

UVA 108 - Maior subsoma em matriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido: Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída

15

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVa, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãve

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a 4, 4 matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVA OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos o ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de 1 a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
-498 -326 128 -405 -396 40 -168 -348 -240 211
32 240 -294 -176 330 191 -299 105 -261 273
-304 -126 -236 396 -326 -159 286 102 37 182
292 -394 -269 -526 -558 -392 -462 -449 266 272
-231 -190 397 -440 -14 -425 367 44 236 -551
80 -350 -287 1 -330 364 -513 -36 275 -143
347 -256 -436 325 -584 -7 -18 149 -357 -389
-349 290 -81 387 -425 -182 162 82 -577 86
-52 311 93 1 -111 -381 -412 -96 -359 118
-524 -152 -568 192 51 -335 -320 189 -218 247
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75565 -

UVA 108 - Maior subsoma em matriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido:
Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída

15

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVa, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãve

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a 4, 4 matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVa OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos os ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
123 -320 -582 -233 360 -514 18 -371 -299 231
-550 -341 -323 350 123 -96 -476 -77 -581 129
2 -387 309 50 -376 316 -354 -104 370 -160
169 266 381 353 -333 -179 85 274 -311 100
-8 -571 -423 399 -141 176 74 275 31 120
-163 -227 38 -534 -12 181 175 24 -18 306
-477 274 -254 381 174 -423 -256 -498 -503 195
148 -93 188 -491 -553 -36 -59 38 -52 -403
268 -476 143 -249 213 320 -596 -562 -224 -68
-464 46 -326 65 364 101 52 -40 212 -466
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75572 -

UVA 108 - Maior submatriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido: Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída
15

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVa, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãve

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a 4, 4 matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVA OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos os ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
-163 -161 359 34 332 -307 82 231 -302 221
278 -140 295 260 202 -379 -186 1 140 175
9 -11 -92 173 -456 152 -234 -322 -417 -122
22 173 -304 -256 39 -530 -67 176 -438 209
-52 -598 1 -280 63 -576 -343 -49 133 110
330 -307 21 -568 313 -104 -203 204 -365 225
90 -100 293 -316 -546 237 -239 -159 -114 -86
-383 105 -385 350 -560 -98 -439 -418 204 -30
-328 264 -431 -278 -244 -447 -138 -248 350 -236
140 63 -23 -116 -280 -442 11 41 -270 -114
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75589 -

UVA 108 - Maior subsoma em matriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido: Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída

```
15
```

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVa, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãive

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a 4, 4 matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVa OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos os ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
-357 109 176 -37 -361 397 -341 -78 -434 -381
95 -70 -79 -300 39 -411 -29 271 -518 70
358 -197 370 -145 -463 382 131 -192 337 371
32 -71 -153 291 -586 -87 138 -392 -276 243
258 -394 -269 -131 -291 -17 136 207 -592 308
-193 -386 -452 118 -520 -322 -472 -366 250 -528
231 -150 -35 61 -563 155 25 -455 -448 -181
-404 -152 295 -388 202 135 190 134 -459 -120
-376 386 -340 335 -257 77 117 300 317 -259
-234 -379 392 -565 -397 -556 -335 -596 100 -189
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75596 -

UVA 108 - Maior submatriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido: Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída
15

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVA, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãve

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a $4, 4$ matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVA OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos os ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
-429 15 17 -513 255 11 144 319 -455 167
-213 351 291 292 -160 124 162 20 -26 55
-541 -99 -243 -520 -63 -376 66 -125 79 86
-546 -343 -533 213 123 -241 -593 -567 141 -293
-162 -289 331 -420 92 -484 -159 -260 81 -17
369 27 -465 287 239 130 -61 -315 -225 -450
5 382 123 170 267 -393 17 254 375 -36
-201 -239 -41 -522 -66 -18 93 -133 -454 -447
-425 -298 143 154 -514 -309 -309 -379 362 115
69 -24 -589 137 67 219 -279 -88 -157 39
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75608 -

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

UVA 108 - Maior subsoma em matriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido: Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída

```
15
```

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVa, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãive

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a $4, 4$ matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVA OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos os ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

👉 Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
-315 -279 -78 -89 23 -425 212 17 -579 162
-116 -119 -24 -456 -541 178 366 -523 -10 109
-80 -499 -461 -573 58 -536 -17 -192 216 27
339 340 175 20 126 186 341 -373 314 337
-568 367 -501 274 -476 -57 -103 -52 262 -485
-393 305 89 104 152 -317 -334 -148 302 -95
11 -351 120 -216 -399 -525 -541 -32 -376 334
-480 385 -251 264 -107 -92 -22 -211 291 -500
-451 -130 168 -357 216 13 -260 -78 -368 133
-490 -501 -322 -516 -228 -418 -596 -62 -487 -401
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75615 -

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de 1 a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

UVA 108 - Maior subsoma em matriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido: Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída

15

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVa, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãve

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a $4, 4$ matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVA OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos os ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
-77 -567 -23 -197 -27 -439 -355 -25 -479 -376
-199 -10 153 90 254 238 106 37 -376 -450
123 241 -516 27 -299 -246 183 -248 -347 -39
-489 236 -258 -585 -124 -167 -11 309 -575 105
76 -77 19 252 41 -82 -293 -304 -143 -287
-13 -178 -232 -522 -185 350 56 -227 -538 151
-370 -9 206 -20 -450 192 -549 -589 5 -255
-330 -456 -301 342 -479 -488 -184 -459 -99 -552
-63 -511 313 140 1 -569 -562 196 -333 388
-6 306 -251 -423 225 385 -81 51 396 48
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75622 -

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

UVA 108 - Maior submatriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido: Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída

15

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVa, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãve

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a 4, 4 matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVA OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos os ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de 1 a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
-363 206 94 291 -148 -29 80 -449 395 -261
-158 -3 158 216 -129 285 -346 -580 -288 -27
-396 -561 -90 -342 45 -155 -588 284 391 -76
-227 -449 163 62 -56 214 -203 10 -130 234
-303 36 165 -400 -402 -232 205 -573 -583 266
-271 113 -280 -581 -394 333 33 -217 -41 -487
-153 -469 -286 276 -354 25 75 -191 235 -149
190 -60 -89 -168 -119 -126 116 373 -140 -251
-66 -104 -439 175 242 390 -323 -201 -121 -345
146 -203 -596 -71 -46 -320 387 230 -346 325
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75639 -

UVA 108 - Maior submatriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido: Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída

15

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVa, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãve

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a 4, 4 matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVA OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos os ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
143 93 216 -401 -384 -259 -42 380 -382 -465
-144 279 394 395 -49 297 31 -388 -484 163
176 -473 -192 -452 -56 -107 133 -200 -556 -383
113 -404 -306 -7 20 -431 -281 130 365 -317
131 174 -19 336 -334 -354 291 -282 -463 -202
-130 -500 101 104 340 -217 7 -460 77 220
-153 98 -561 -135 196 146 247 -457 -266 -396
-234 -396 135 -408 -573 51 295 -174 144 -297
-231 -507 58 -412 192 207 301 -177 183 -227
-435 -138 335 362 -327 -379 83 -155 225 -391
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75646 -

UVA 108 - Maior subsoma em matriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido: Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída

15

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVa, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãive

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a 4, 4 matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVA OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos o ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de 1 a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
-183 27 -464 -31 -127 -89 114 -115 -430 144
-172 122 -387 262 312 -306 -208 38 -114 -146
230 -577 279 -195 -572 166 -8 81 349 -363
-299 -375 -230 247 196 205 -464 251 -125 -240
-589 -324 72 -344 -206 57 -295 198 -75 -300
-535 -488 37 -21 361 -324 6 -200 3 -487
275 268 -221 -536 -91 -441 -396 231 -158 273
-341 -569 124 -81 -515 -410 -417 -516 173 -252
-249 -22 -426 343 84 -544 248 347 -82 210
82 38 346 -68 -126 -68 -189 100 -187 -237
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75653 -

UVA 108 - Maior subsoma em matriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido:
Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída

15

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVA, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãve

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a 4, 4 matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVA OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos os ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
-169 -479 177 -102 290 -310 213 -574 -559 -504
140 185 285 220 -99 -424 72 -478 3 66
-404 -173 13 -431 119 -205 -458 -582 290 -419
58 228 -101 387 -131 -364 -210 25 51 -487
262 58 -29 -68 -540 229 -28 -376 -128 -418
-303 65 52 -37 320 -135 259 -8 -471 251
-542 293 -47 256 -67 -137 308 -525 -64 294
-54 -397 175 -16 332 329 141 -581 -320 -331
31 -327 -229 262 262 -242 -312 26 -119 96
85 -224 -515 -105 -346 -222 150 304 -153 170
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75660 -

UVA 108 - Maior subsoma em matriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido: Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída

15

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVa, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãive

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a 4, 4 matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVa OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos o ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de 1 a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
-241 -470 -200 198 -139 162 -260 -584 -324 -566
-410 -528 -11 240 -537 -117 -417 166 -90 384
-416 348 117 -11 293 -329 126 -333 -240 -493
-139 -509 -154 -305 -410 -113 186 -456 -200 -203
303 90 326 381 50 395 -194 186 -392 398
-539 -293 -538 -212 -406 -48 348 -234 381 -444
-251 -267 -425 -566 96 -381 -429 -516 -98 -401
-32 -502 224 243 -195 397 -539 -81 -376 307
358 -344 378 154 -115 -588 -277 -342 281 -116
258 -84 -538 270 389 5 267 -16 142 209
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75765 -

UVA 108 - Maior submatriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido: Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída

15

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVa, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãve

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a 4, 4 matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVA OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos o ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
-452 -25 -10 254 300 380 -396 -535 2 -428
263 -567 117 174 -335 312 249 -562 252 -158
-214 -467 -12 329 149 -79 12 131 -202 -567
-330 247 -567 30 -217 333 -276 -20 -254 -363
-416 -336 185 -276 -214 161 109 -335 73 -80
-50 -156 -557 -48 -328 -57 -295 196 150 -251
-146 109 -161 -392 117 280 -267 341 246 336
244 -336 -556 -96 230 130 343 -54 -155 309
-133 -35 -247 -84 -79 -178 -431 -308 -72 -586
233 -178 348 185 -147 -425 111 378 -9 -276
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75677 -

UVA 108 - Maior subsoma em matriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido: Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída

15

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVA, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãve

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a 4, 4 matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVA OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos os ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de 1 a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
-445 -371 -362 -73 -208 -133 -240 -501 176 205
-15 -202 -380 -84 -545 -260 155 -69 -495 258
-362 197 -186 -245 -504 -419 96 73 -27 -533
-441 108 -375 -96 -437 -249 367 65 273 192
-430 276 395 -285 -47 318 -319 -238 123 -397
-79 -282 -290 -426 -23 -309 -584 -566 -378 228
112 324 49 -519 -141 6 -256 -107 -456 155
-178 -35 -516 8 135 381 -423 -400 153 -126
-477 -122 386 330 127 252 -304 -311 -457 -395
13 136 323 -371 -138 245 -534 253 -26 -401
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75684 -

UVA 108 - Maior subsoma em matriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido: Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída
15

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVa, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãve

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a 4, 4 matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVA OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos os ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
9 -225 243 -9 -446 -311 49 42 -432 66
-266 -171 85 123 252 -530 286 6 185 226
283 344 -123 166 95 375 -253 -265 -164 -320
193 -555 -327 116 203 250 -188 -542 -550 155
115 -178 159 -180 -255 -462 -598 -472 -390 296
365 335 160 -549 -214 -91 251 34 53 131
-430 -95 -33 -504 224 -403 -533 -445 -198 262
-274 -260 140 -207 -83 -379 -364 -59 34 224
-123 -263 -396 -480 165 -382 193 26 265 291
-421 -515 -591 58 -50 274 57 365 346 -193
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75691 -

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

UVA 108 - Maior submatriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido: Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída

15

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVa, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãve

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a 4, 4 matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVA OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos os ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

👉 Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
-327 42 -406 204 -14 271 6 -218 -470 202
67 -525 179 -498 -49 -101 -240 -412 -204 66
-167 168 -203 -452 -442 64 101 87 -590 387
245 -411 -437 -433 210 -331 -109 -162 -209 -366
-567 -333 -342 160 -581 -276 -552 -112 -210 258
275 156 64 -357 -280 116 -140 -336 -362 167
373 -111 226 -435 272 -564 -453 -212 -470 364
221 381 319 349 -598 -168 -92 -55 244 127
-415 -376 306 372 -438 189 -131 -170 150 -500
-377 225 157 348 -7 262 221 -423 -311 -163
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75703 -

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

UVA 108 - Maior submatriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido: Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída

15

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVA, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãve

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a 4, 4 matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVA OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos os ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de 1 a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
-13 -503 -29 202 -540 281 161 76 -467 32
-105 169 -3 290 -232 98 34 22 76 39
276 -364 15 47 195 226 280 -383 -213 -158
-232 61 286 362 31 -169 91 326 -392 -322
-115 194 -85 -484 -276 221 65 -37 -276 -556
22 -549 -229 -40 -269 129 -316 -276 340 -384
-203 108 398 -392 -38 -598 -230 -524 398 -334
223 121 121 -298 -501 -384 394 91 -100 30
-32 186 69 -346 196 -101 -140 255 -585 -314
-446 385 -461 199 28 -374 24 -136 -405 -157
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75710 -

UVA 108 - Maior subsoma em matriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido: Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída

15

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVa, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãve

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a 4, 4 matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVa OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos os ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de 1 a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
-429 -183 0 -94 -235 -568 -243 111 14 372
75 -449 77 -520 257 322 140 -211 -507 -468
-61 -249 -192 229 -118 -425 -443 201 11 -461
-594 253 -60 68 -38 -531 -213 198 384 376
282 -488 96 -507 -588 -264 -205 -505 -229 -428
-85 -487 -140 -453 -291 -276 -265 60 -57 -279
0 91 -394 -372 362 -56 15 133 -220 -596
93 132 356 -17 303 -299 -454 70 -446 104
-44 200 7 -209 -116 125 -91 265 328 -598
26 -330 158 146 378 -315 -267 127 -228 -337
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75727 -

UVA 108 - Maior submatriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido: Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída

15

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros $1 \leq i \leq N$: linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVa, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãve

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a 4, 4 matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVA OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos o ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
-274 -547 87 -397 -535 249 -433 130 106 100
-511 93 235 85 73 207 -263 -256 -515 -355
274 -314 239 -109 214 -153 -230 -100 -496 -283
-531 17 -480 182 -176 195 -117 -501 -421 331
-361 -222 -494 341 95 -337 -518 -410 209 110
45 -189 -223 376 -210 281 -428 -399 -162 -163
229 189 -115 -406 -212 56 -454 -349 301 -46
-441 247 92 -481 -573 -21 -231 -440 130 -562
68 -168 123 252 162 -512 -55 -446 264 -297
-479 301 -163 -174 222 -179 -555 379 84 180
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75734 -

UVA 108 - Maior submatriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido:
Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída

15

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVA, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãve

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a 4, 4 matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVA OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos os ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de 1 a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
174 -115 -134 335 23 154 -88 93 -232 -581
-406 -30 -45 -85 269 -466 -422 -596 -215 264
-134 148 -491 -189 -536 -374 393 -174 303 -596
139 -487 -538 -430 250 -226 0 -592 -12 72
-290 98 -572 251 -481 129 -511 -361 -36 61
225 334 -32 -65 -546 -487 138 325 -164 -417
288 189 -436 -277 -500 115 -587 -82 158 -257
-432 -177 -170 -444 -213 -196 -97 400 134 -367
-171 174 -120 340 -269 130 -50 -458 -230 318
-239 -444 369 15 386 301 -157 -479 -564 -540
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75741 -

UVA 108 - Maior submatriz

Observação: este texto está baseado em <https://www.redgreencode.com/three-ways-solve-uva-108/> do autor Duncan Smith.

O problema original - 108

Como está lá, já traduzido: Um problema que é simples de resolver numa dimensão é muitas vezes muito mais difícil de resolver em mais de uma dimensão. Considere satisfazer uma expressão booleana na forma normal conjuntiva na qual cada conjunto consiste em exatamente 3 disjuntos. Este problema (3-SAT) é NP-completo. O problema 2-SAT é resolvido de forma bastante eficiente, no entanto. Em contraste, alguns problemas pertencem à mesma classe de complexidade independentemente da dimensionalidade do problema. Dada uma matriz bidimensional de inteiros positivos e negativos, encontre o subretângulo com o maior soma. A soma de um retângulo é a soma de todos os elementos desse retângulo. Neste problema o subretângulo com a maior soma é chamado de subretângulo máximo. Um subretângulo é qualquer submatriz contígua de tamanho 1×1 ou maior localizado sobre a matriz. Como exemplo o sub-retângulo máximo do array

```
0 -2 -7 0
9 2 -6 2
-4 1 -4 1
-1 8 0 -2
```

está no canto esquerdo inferior

```
9 2
-4 1
-1 8
```

cuja soma é 15

Entrada:

A entrada consiste em uma matriz $N \times N$ de inteiros. A entrada começa com um único inteiro positivo N em uma linha isolada indicando o tamanho do quadrado da matriz bidimensional. Isto é seguido por números inteiros N^2 separados por espaços em branco (novas linhas e espaços). Esses inteiros N^2 constituem a matriz em ordem de linha maior (ou seja, todos os números na primeira linha, da esquerda para a direita, depois, todos os números da segunda linha, da esquerda para a direita, etc.). N pode ser tão grande quanto 100. Os números no array estarão no intervalo $[-127, 127]$.

Saída:

A saída é a soma do sub-retângulo máximo.

Exemplo de entrada

```
4
0 -2 -7 0 9 -2 -6 2
-4 1 -4 1 -1
8 0 -2
```

Exemplo de saída

15

Pesquisa completa A abordagem de busca completa para este problema requer que enumeremos todos os subarrays do array de entrada e calculemos a soma de cada um separadamente. Para enumerar os subarrays de uma matriz, considere que você pode identificar cada submatriz por um conjunto de quatro inteiros 1 e N : linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Você pode pensar nesses quatro inteiros como as coordenadas dos cantos superior esquerdo e inferior direito do subarray. Tendo identificado um subarray usando essa abordagem de busca completa, a maneira ingênua de encontrar sua soma é adicionar todos os seus números juntos.

Para gerar todas as coordenadas do subarray, podemos usar quatro loops aninhados, um para

cada coordenada. Outros dois loops aninhados são suficientes para iterar pelas linhas e colunas do subarray e calcular sua soma. Esses seis loops aninhados nos dão um algoritmo. Embora o limite de tempo UVA, $O(N^6)$, seja bastante frouxo para esse problema, ele não é tão tolerante. Então, precisamos de uma abordagem mais eficiente. Veja uma possível implementação do algoritmo nãve

```
maximo=-999999
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N
      para L de 1 a N
        soma=0
        para a de i a k
          para b de j a L
            soma=soma+MAT[a][b]
        fimpara
        fimpara
        se soma>maximo
          guarda=i,j,k,L
          maximo=soma
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
fimpara
```

Estratégia de programação dinâmica

Com a reutilização de somas de subarrays. Para problemas básicos de programação dinâmica, como UVA 108, o segredo é descobrir quais informações você pode armazenar em etapas anteriores que economizarão tempo em etapas subsequentes.

A ideia-chave para UVA 108 é que os resultados de um cálculo anterior (uma soma, neste caso) podem ser usados em cálculos subsequentes. Especificamente, uma vez que calculamos a soma de parte de um subarray, não precisamos calculá-la repetidamente quando estamos processando outros subarrays que se sobrepõem à mesma região. **Se pudermos encontrar uma maneira eficiente de armazenar e reutilizar essas somas, podemos economizar muito tempo de cálculo.** A estrutura de dados usada em programação dinâmica para esse propósito é tradicionalmente chamada de tabela de memorando .

A tabela de memorandos tem o mesmo tamanho, formato e tipo que a matriz de entrada: a matriz de inteiros. O valor inteiro na posição (i, j) na tabela de memorandos armazena a soma da submatriz cujo canto superior esquerdo é o canto superior esquerdo da matriz de entrada e cujo canto inferior direito é (i, j) na matriz de entrada. Por exemplo, posição da tabela de memorandos $(2, 2)$ armazenaria a soma do subarray quadrado de $(1, 1)$ até $(2, 2)$ em nosso esquema de numeração baseado em 1.

Etapa 1: Gerar a tabela de memorandos

A chave para gerar a tabela de memorandos de forma eficiente é iterar pela matriz de entrada linha por linha e usar resultados anteriores para calcular os subsequentes. Você está basicamente usando a tabela de memorandos para gerar a si mesma. Para você acompanhar, eis como ficaria a tabela de memorandos do exemplo acima citado

```
0 -2 5 5
9 9 10 12
5 6 3 6
4 13 10 11
```

Para ver como isso funciona, considere a 4, 4 matriz tabela de memorando mostrada abaixo. Os números de 01 para 16 representam a ordem na qual iremos iterar pelos dezesseis valores de entrada e calcular os dezesseis valores da tabela de memorando. Preencher a tabela dessa forma simplificará o código. Podemos ler a entrada e preencher a tabela de memorando simultaneamente. Portanto, não há necessidade de armazenar uma matriz separada de valores de entrada. Todas as informações de que precisamos na próxima etapa estarão na tabela de memorando.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Veja como o processo funciona: Escolha uma célula na matriz. Como exemplo, usarei a célula 10. Isso representa o canto inferior direito de um sub-array

de 6 células que começa na célula 1 (três linhas e duas colunas). De acordo com nossa definição de tabela de memorando, a célula 10 deve conter a soma dos valores de entrada 01, 02, 05, 06, 09, e 10. Mas lembre-se de que estamos preenchendo a tabela de memorando em ordem. Então, quando chegamos à célula 10, já temos valores corretos para células 01 até 09. Como podemos usar esses valores?

A resposta é que podemos usar três informações para calcular cada soma de submatriz:

- A célula única que forma seu canto inferior direito. Neste caso, célula 10.
- O subarray acima dele. Neste caso, é o subarray 2,2 começando em 01 e terminando em 06. A soma deste subarray é armazenada na célula 06.
- O subarray à esquerda dele. Neste caso, é o subarray 3,1 começando em 01 e terminando em 09. A soma deste subarray é armazenada na célula 09.

Então, em vez de adicionar dez células para obter a soma que estamos procurando, podemos simplesmente adicionar três células: 06, 09, e 10. E para submatrizes maiores, a economia de tempo é maior.

Se você estiver acompanhando, notará que esse processo não está muito certo. O subarray acima e o subarray esquerdo 01 se sobrepõem nas células 01 e 05. Então, temos que subtrair a soma dessas células para evitar contagem dupla. Felizmente, a quantidade que precisamos subtrair é armazenada em uma única célula, a 05. Essa quantidade contada duas vezes sempre será uma célula diagonalmente para cima e para a esquerda da nossa célula-alvo.

Agora estamos no final do Passo 1, então nossa tabela de memorando contém as somas de todos os subarrays que começam no canto superior esquerdo do array de entrada. Mas o subarray de soma máxima pode começar em uma posição diferente. Para lidar com o caso geral, precisamos do Passo 2.

Etapa 2: Avalie todas as posições iniciais e finais

Esta etapa compartilha algumas ideias com a abordagem da Busca Completa descrita acima. A diferença é que as somas do subarray já foram calculadas eficientemente na Etapa 1. Então, em vez de um algoritmo de (Busca Completa) $O(N^6)$, temos um $O(N^2)$ passo (Passo 1) seguido por um passo $O(N^4)$ (Etapa 2). Como você deve saber pelas regras da análise de algoritmos assintóticos, isso nos dá uma visão geral de tempo de execução $O(N^4)$, o que é suficiente para que esta solução seja aceita na UVA OJ.

Assim como na Busca Completa, a Etapa 2 usa quatro loops aninhados, um para cada linha inicial, coluna inicial, linha final e coluna final. Essas quatro coordenadas definem o subarray em questão. Temos que verificar cada subarray para ver se ele tem a soma máxima vista até agora.

Veja o que acontece dentro do loop mais interno:

Primeiro, recuperamos a soma memorizada que calculamos na Etapa 1 para o subarray que termina na linha e coluna atuais. Lembre-se de que isso representa a soma do subarray que começa no canto superior esquerdo da entrada. Como isso pode não ser o mesmo que o canto superior esquerdo do subarray que estamos verificando no momento, temos que ajustar a soma usando um processo semelhante ao que usamos na Etapa 1. Para ilustrar, suponha que temos a seguinte tabela de memorando concluída. Como antes, os números identificam a ordem em que as células foram calculadas.

```
01 02 03 04
05 06 07 08
09 10 11 12
13 14 15 16
```

Como exemplo, suponha que nossos loops aninhados atualmente identifiquem uma posição inicial da célula 11 (linha 3, coluna 3) e uma posição final da célula 16 (linha 4, coluna 4). Precisamos encontrar a soma do subarray 2, 2. O valor memorizado na célula 16 nos dá a soma de todo o array, então temos que nos livrar das partes que não precisamos. Como na Etapa 1, podemos fazer isso usando os valores que estão acima e à esquerda do alvo.

Aqui está outra maneira de analisar a tabela de memorandos:

```
ZZ ZZ XX XX
ZZ ZZ XX XX
```

YY YY 11 12
YY YY 15 16

As células XX identificam o subarray que está acima do alvo. As células YY identificam o subarray que está à esquerda do alvo. E as células ZZ identificam o subarray que está acima e à esquerda (ou seja, diagonalmente para cima e à esquerda) do alvo.

Esta visualização deve ser familiar do Passo 1. Mas neste passo, precisamos subtrair em vez de adicionar, já que estamos removendo somas que não precisamos. Então, começando com a soma na célula de memorando 16, precisamos:

Subtraia o valor na célula memo 08. Isso remove a soma do subarray que está acima do alvo (os XXs e ZZs). Subtraia o valor na célula memo 14. Isso remove a soma do subarray que está à esquerda do alvo (os YYs e ZZs). Observe que subtraímos os ZZs duas vezes. Nós os contamos duas vezes, assim como contamos duas vezes o valor diagonal no Passo 1. Portanto, precisamos que adicione novamente o valor na célula de memorando 06, os ZZs. Depois que adicionamos de volta uma das cópias contadas duas vezes do ZZs, temos uma soma precisa para nosso subarray de destino. Então, apenas comparamos o resultado com nossa soma máxima atual e atualizamos o máximo, se necessário.

Quando tivermos passado por todas as coordenadas iniciais e finais possíveis, nosso valor máximo será a resposta, e simplesmente imprimiremos esse inteiro.

Importante Se o seu ambiente de programação começa as numerações em 0 (Python, JS, Java, C/C++), para implementar os algoritmos, é conveniente deixar uma linha zerada (a linha 0) e igualmente uma coluna zerada (a coluna 0). Agora as verificações passam a ser em referência à coluna e linha zeros e não a 1 como nos algoritmos. Aliás, no site acima referido o autor faz isso.

O Algoritmo final Veja como ficou uma possível solução

```
obtem MAT // de dimensoes N x N
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    se i>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i-1][j]
    fimse
    se j>1
      MAT[i][j]=MAT[i][j]+MAT[i][j-1]
    fimse
    se (i>1) AND (j>1)
      MAT[i][j]=MAT[i][j]-MAT[i-1][j-1]
    fimse
  fimpara
fimpara
ans = 0
para i de 1 a N
  para j de 1 a N
    para k de i a N // note o i
      para L de j a N // idem j
        cur = MAT[k;L]
        se i > 1
          cur=cur-MAT[i-1][L]
        fimse
        se j>1
          cur=cur-MAT[i][j-1]
        fimse
        se (i>1) AND (j>1)
          cur=cur+MAT[i-1][j-1]
        fimse
        se and<cur
          ans=cur
          salva i,j,k,L
        fimse
      fimpara
    fimpara
  fimpara
imprima (ans,salva)
```

Se você comparar os 2 algoritmos acima, verá que são muito parecidos. Só que o primeiro (força bruta) tem 6 *paras* um dentro do outro o que caracteriza o desempenho $O(N^6)$. Já o segundo tem os mesmos 6 *paras*, mas primeiro há um dentro do outro ($O(N^2)$) e depois, há 4 *paras*. Da teoria, ao final os 2 *paras* superiores podem ser desconsiderados e o resultado final fica só com $O(N^4)$.

Um exemplo completo Para você testar seu programa. A matriz

```
-41 -98 91 71 -42 8 3 -79 -17 16
76 -11 46 74 44 61 42 49 -96 78
5 -7 -86 43 -2 34 37 -60 84 74
79 9 -72 -9 98 -56 -10 -36 3 77
-12 -6 62 -26 -57 100 -69 27 24 -99
-99 55 46 -36 -16 37 37 -58 68 42
66 -81 -83 53 26 -57 -57 -83 -22 91
90 -22 -46 39 -43 56 57 -15 -43 -61
-97 -61 97 -51 64 -72 -20 21 -64 66
-68 98 -48 -53 -79 -56 27 40 59 40
```

Deu como resposta 588 2, 1, 6, 10.

Para você fazer

Calcule a máxima subsoma da matriz 10×10 abaixo e determine também as dimensões e posição da submatriz. Para tanto identifique o canto superior esquerdo e inferior direito da submatriz (origem=1). Os números estão entre $-600 < n \leq 600$.

```
-58 -58 -233 -283 271 -385 -109 -378 314 145
-576 147 -467 346 -295 -101 -523 173 -60 51
68 39 -326 -423 -410 -430 252 170 49 233
-519 324 -319 334 318 178 -447 270 142 -170
89 292 -411 -225 105 21 -24 -172 304 -460
-7 322 -104 148 -509 -298 -584 21 -333 60
74 -530 343 -520 -309 -461 -48 392 -483 49
-510 -514 99 -350 -491 43 -99 309 -413 -276
97 -270 -127 244 -517 -333 159 -58 -305 -476
-227 -490 304 -418 216 389 -104 -37 54 309
```

Responda aqui:

soma	localização



506-75758 -