

Interpolação polinomial

Suponha que você está estudando um fenômeno físico qualquer e ocorre uma destas duas situações:

- Não se tem idéia da expressão analítica (fórmula) que descreve o fenômeno, e o que se tem são apenas pares de valores levantados *in loco* (no campo).
- A fórmula é conhecida, mas é extraordinária complicada, eventualmente descontínua o que inviabiliza derivadas e integrais a ela associadas.

Uma proposta de tratamento para esta classe de problemas é procurar um polinômio que se aproxime tanto quanto possível (e desejado) da função desconhecida original. Agora, todo o tratamento analítico se dá sobre o polinômio aproximado e não sobre a função original (que lembrando, ou é desconhecida ou é muito complexa). No primeiro caso viabiliza-se o tratamento e no segundo troca-se precisão por simplicidade no manuseio do problema.

Algumas vantagens deste polinômio:

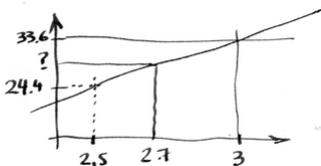
- polinômios são facilmente computáveis;
- suas derivadas e suas integrais continuam sendo polinômios;
- é fácil (e já é conhecido) achar suas raízes;

Um exemplo

Suponha um sistema hidráulico para transporte de água. Suas perdas supostamente são proporcionais à vazão do sistema. Em campo, levantaram-se os seguintes dados

vazão em m ³ /h	perdas em %
1.5	10
2	16.5
2.5	24.2
3	33.6
3.5	44
4	55.6

A questão que se poderia levantar aqui é **Qual seria a perda do sistema em uma vazão de 2.7m³/h ?** Desenhando isto num gráfico poder-se-ia ter



Por semelhança de triângulos pode-se escrever

$$\frac{\Delta y}{\Delta x} = \frac{33.6 - 24.4}{3 - 2.5} = \frac{y - 24.4}{2.7 - 2.5}$$

e daqui $y = 28.08$.

Como consideraram-se 2 pontos a aproximação obtida é linear. A regra da interpolação é

$$\text{para } n \text{ pontos} \Rightarrow \text{polinômio grau } n - 1$$

Neste caso o polinômio linear (uma reta) é

$$P_1 = a_0 + a_1x$$

onde a_0 é o coeficiente linear da reta e a_1 é o angular. Aplicando-se esta abordagem a dois pontos, tem-se

$$a_0 + a_1x_1 = y_1$$

$$a_0 + a_1x_2 = y_2$$

Ou na forma matricial

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{Bmatrix}$$

Que pode ser resolvido por qualquer dos métodos já conhecidos. Aqui vai-se usar o método de escalonamento de Gauss. Por exemplo:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2.5 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} 24.4 \\ 33.6 \end{Bmatrix}$$

o que dará $a_0 = -21.6$ e $a_1 = 18.4$. Daqui, $P_1(2.7) = 28.08$.

Ao refazer o mesmo exemplo para 3 pontos, vai-se criar agora um polinômio de grau 2 ($3-1=2$) no formato

$$P_2(x) = a_2x^2 + a_1x + a_0$$

e o sistema fica

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 \\ 1 & x_2 & x_2^2 \\ 1 & x_3 & x_3^2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{Bmatrix}$$

Python

```
def intpol(a,y):
    import numpy as np
    n=len(a)
    x=np.zeros(n),float)
    passo=0
    while passo<n-1:
        i=passo+1
        while i<n:
            pivot=a[i,passo]/a[passo,passo]
            j=0
            while j<n:
                a[i,j]=a[i,j]-pivot*a[passo,j]
                j=j+1
            y[i]=y[i]-pivot*y[passo]
            i=i+1
        passo=passo+1
    x[n-1]=y[n-1]/a[n-1,n-1]
    i=n-1
    while i>=0:
        x[i]=y[i]
        j=i+1
        while j<n:
            x[i]=x[i]-a[i,j]*x[j]
            j=j+1
        x[i]=x[i]/a[i,i]
        i=i-1
    xint = float(input('Qual o valor a interpolar ? '))
    yint=0.0
    i=0
    while i<n:
        yint=yint+(x[i]*xint**(i))
        i=i+1
    print('y interpolado ',yint)
```

```
import numpy as np
a=np.array([[1,49,0,0,0],[1,75,0,0,0],[1,101,0,0,0],
            [1,127,0,0,0],[1,153,0,0,0]],float)
b=np.array([289.6, 776, 1946.5, 4736.3, 11348.5],float)
i=0
while i<5:
    j=2
    while j<5:
        a[i,j]=a[i,1]**j
        j=j+1
    i=i+1
intpol(a,b)
```

Para você fazer

Observação importante: em caso de números não inteiros, trabalhe com apenas 1 casa decimal.

1. Neste primeiro exemplo, você deve resolver **à mão** devolvendo os cálculos junto a interpolação do polinômio

69 356.2
94 1855.5

e calculando a interpolação para $x = 87$

2. Novamente, resolvendo **a mão** (e entregando os cálculos junto) ache a interpolação do polinômio

50 256.2
83 1077
116 4192.4

e calculando a interpolação para $x = 93$

3. Agora, pode e deve usar o programa Python e calcular a interpolação para

68 243.9
97 668.2
126 1689.4
155 4119.9
184 9865.9

e calculando a interpolação para $x = 131$

4. Finalmente, um caso para gente grande:

54 195
75 451.7
96 926.3
117 1794.4
138 3368.1
159 6201
180 11275.8
201 20334.5

e calculando a interpolação para $x = 130$

1	2	3	4
---	---	---	---



117-68993 - 28/05

Interpolação polinomial

Suponha que você está estudando um fenômeno físico qualquer e ocorre uma destas duas situações:

- Não se tem idéia da expressão analítica (fórmula) que descreve o fenômeno, e o que se tem são apenas pares de valores levantados *in loco* (no campo).
- A fórmula é conhecida, mas é extraordinária complicada, eventualmente descontínua o que inviabiliza derivadas e integrais a ela associadas.

Uma proposta de tratamento para esta classe de problemas é procurar um polinômio que se aproxime tanto quanto possível (e desejado) da função desconhecida original. Agora, todo o tratamento analítico se dá sobre o polinômio aproximado e não sobre a função original (que lembrando, ou é desconhecida ou é muito complexa). No primeiro caso viabiliza-se o tratamento e no segundo troca-se precisão por simplicidade no manuseio do problema.

Algumas vantagens deste polinômio:

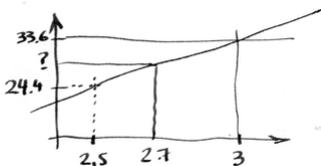
- polinômios são facilmente computáveis;
- suas derivadas e suas integrais continuam sendo polinômios;
- é fácil (e já é conhecido) achar suas raízes;

Um exemplo

Suponha um sistema hidráulico para transporte de água. Suas perdas supostamente são proporcionais à vazão do sistema. Em campo, levantaram-se os seguintes dados

vazão em m ³ /h	perdas em %
1.5	10
2	16.5
2.5	24.2
3	33.6
3.5	44
4	55.6

A questão que se poderia levantar aqui é **Qual seria a perda do sistema em uma vazão de 2.7m³/h ?** Desenhando isto num gráfico poder-se-ia ter



Por semelhança de triângulos pode-se escrever

$$\frac{\Delta y}{\Delta x} = \frac{33.6 - 24.4}{3 - 2.5} = \frac{y - 24.4}{2.7 - 2.5}$$

e daqui $y = 28.08$.

Como consideraram-se 2 pontos a aproximação obtida é linear. A regra da interpolação é

$$\text{para } n \text{ pontos} \Rightarrow \text{polinômio grau } n - 1$$

Neste caso o polinômio linear (uma reta) é

$$P_1 = a_0 + a_1x$$

onde a_0 é o coeficiente linear da reta e a_1 é o angular. Aplicando-se esta abordagem a dois pontos, tem-se

$$a_0 + a_1x_1 = y_1$$

$$a_0 + a_1x_2 = y_2$$

Ou na forma matricial

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{Bmatrix}$$

Que pode ser resolvido por qualquer dos métodos já conhecidos. Aqui vai-se usar o método de escalonamento de Gauss. Por exemplo:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2.5 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} 24.4 \\ 33.6 \end{Bmatrix}$$

o que dará $a_0 = -21.6$ e $a_1 = 18.4$. Daqui, $P_1(2.7) = 28.08$.

Ao refazer o mesmo exemplo para 3 pontos, vai-se criar agora um polinômio de grau 2 ($3-1=2$) no formato

$$P_2(x) = a_2x^2 + a_1x + a_0$$

e o sistema fica

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 \\ 1 & x_2 & x_2^2 \\ 1 & x_3 & x_3^2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{Bmatrix}$$

Python

```
def intpol(a,y):
    import numpy as np
    n=len(a)
    x=np.zeros(n),float)
    passo=0
    while passo<n-1:
        i=passo+1
        while i<n:
            pivot=a[i,passo]/a[passo,passo]
            j=0
            while j<n:
                a[i,j]=a[i,j]-pivot*a[passo,j]
                j=j+1
            y[i]=y[i]-pivot*y[passo]
            i=i+1
        passo=passo+1
    x[n-1]=y[n-1]/a[n-1,n-1]
    i=n-1
    while i>=0:
        x[i]=y[i]
        j=i+1
        while j<n:
            x[i]=x[i]-a[i,j]*x[j]
            j=j+1
        x[i]=x[i]/a[i,i]
        i=i-1
    xint = float(input('Qual o valor a interpolar ? '))
    yint=0.0
    i=0
    while i<n:
        yint=yint+(x[i]*xint**(i))
        i=i+1
    print('y interpolado ',yint)
```

```
import numpy as np
a=np.array([[1,49,0,0,0],[1,75,0,0,0],[1,101,0,0,0],
            [1,127,0,0,0],[1,153,0,0,0]],float)
b=np.array([289.6, 776, 1946.5, 4736.3, 11348.5],float)
i=0
while i<5:
    j=2
    while j<5:
        a[i,j]=a[i,1]**j
        j=j+1
    i=i+1
intpol(a,b)
```

Para você fazer

Observação importante: em caso de números não inteiros, trabalhe com apenas 1 casa decimal.

1. Neste primeiro exemplo, você deve resolver **à mão** devolvendo os cálculos junto a interpolação do polinômio

67 485.9
 99 3648.6

e calculando a interpolação para $x = 181$

2. Novamente, resolvendo **a mão** (e entregando os cálculos junto) ache a interpolação do polinômio

67 321.7
 107 1115.3
 147 3834.9

e calculando a interpolação para $x = 108$

3. Agora, pode e deve usar o programa Python e calcular a interpolação para

59 267.6
 98 736.2
 137 1872.2
 176 4595.5
 215 11079.9

e calculando a interpolação para $x = 284$

4. Finalmente, um caso para gente grande:

51 159
 75 331.6
 99 637.6
 123 1176.1
 147 2117.9
 171 3757
 195 6599.6
 219 11517.4

e calculando a interpolação para $x = 324$

1	2	3	4
---	---	---	---



117-69789 - 28/05

Interpolação polinomial

Suponha que você está estudando um fenômeno físico qualquer e ocorre uma destas duas situações:

- Não se tem idéia da expressão analítica (fórmula) que descreve o fenômeno, e o que se tem são apenas pares de valores levantados *in loco* (no campo).
- A fórmula é conhecida, mas é extraordinária complicada, eventualmente descontínua o que inviabiliza derivadas e integrais a ela associadas.

Uma proposta de tratamento para esta classe de problemas é procurar um polinômio que se aproxime tanto quanto possível (e desejado) da função desconhecida original. Agora, todo o tratamento analítico se dá sobre o polinômio aproximado e não sobre a função original (que lembrando, ou é desconhecida ou é muito complexa). No primeiro caso viabiliza-se o tratamento e no segundo troca-se precisão por simplicidade no manuseio do problema.

Algumas vantagens deste polinômio:

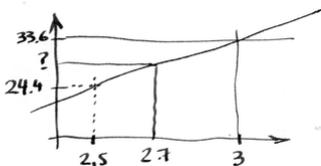
- polinômios são facilmente computáveis;
- suas derivadas e suas integrais continuam sendo polinômios;
- é fácil (e já é conhecido) achar suas raízes;

Um exemplo

Suponha um sistema hidráulico para transporte de água. Suas perdas supostamente são proporcionais à vazão do sistema. Em campo, levantaram-se os seguintes dados

vazão em m ³ /h	perdas em %
1.5	10
2	16.5
2.5	24.2
3	33.6
3.5	44
4	55.6

A questão que se poderia levantar aqui é **Qual seria a perda do sistema em uma vazão de 2.7m³/h ?** Desenhando isto num gráfico poder-se-ia ter



Por semelhança de triângulos pode-se escrever

$$\frac{\Delta y}{\Delta x} = \frac{33.6 - 24.4}{3 - 2.5} = \frac{y - 24.4}{2.7 - 2.5}$$

e daqui $y = 28.08$.

Como consideraram-se 2 pontos a aproximação obtida é linear. A regra da interpolação é

$$\text{para } n \text{ pontos} \Rightarrow \text{polinômio grau } n - 1$$

Neste caso o polinômio linear (uma reta) é

$$P_1 = a_0 + a_1x$$

onde a_0 é o coeficiente linear da reta e a_1 é o angular. Aplicando-se esta abordagem a dois pontos, tem-se

$$a_0 + a_1x_1 = y_1$$

$$a_0 + a_1x_2 = y_2$$

Ou na forma matricial

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{Bmatrix}$$

Que pode ser resolvido por qualquer dos métodos já conhecidos. Aqui vai-se usar o método de escalonamento de Gauss. Por exemplo:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2.5 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} 24.4 \\ 33.6 \end{Bmatrix}$$

o que dará $a_0 = -21.6$ e $a_1 = 18.4$. Daqui, $P_1(2.7) = 28.08$.

Ao refazer o mesmo exemplo para 3 pontos, vai-se criar agora um polinômio de grau 2 ($3-1=2$) no formato

$$P_2(x) = a_2x^2 + a_1x + a_0$$

e o sistema fica

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 \\ 1 & x_2 & x_2^2 \\ 1 & x_3 & x_3^2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{Bmatrix}$$

Python

```
def intpol(a,y):
    import numpy as np
    n=len(a)
    x=np.zeros((n),float)
    passo=0
    while passo<n-1:
        i=passo+1
        while i<n:
            pivot=a[i,passo]/a[passo,passo]
            j=0
            while j<n:
                a[i,j]=a[i,j]-pivot*a[passo,j]
                j=j+1
            y[i]=y[i]-pivot*y[passo]
            i=i+1
        passo=passo+1
    x[n-1]=y[n-1]/a[n-1,n-1]
    i=n-1
    while i>=0:
        x[i]=y[i]
        j=i+1
        while j<n:
            x[i]=x[i]-a[i,j]*x[j]
            j=j+1
        x[i]=x[i]/a[i,i]
        i=i-1
    xint = float(input('Qual o valor a interpolar ? '))
    yint=0.0
    i=0
    while i<n:
        yint=yint+(x[i]*xint**(i))
        i=i+1
    print('y interpolado ',yint)
```

```
import numpy as np
a=np.array([[1,49,0,0,0],[1,75,0,0,0],[1,101,0,0,0],
            [1,127,0,0,0],[1,153,0,0,0]],float)
b=np.array([289.6, 776, 1946.5, 4736.3, 11348.5],float)
i=0
while i<5:
    j=2
    while j<5:
        a[i,j]=a[i,1]**j
        j=j+1
    i=i+1
intpol(a,b)
```

Para você fazer

Observação importante: em caso de números não inteiros, trabalhe com apenas 1 casa decimal.

1. Neste primeiro exemplo, você deve resolver **à mão** devolvendo os cálculos junto a interpolação do polinômio

50 485.9
74 3307.7

e calculando a interpolação para $x = 120$

2. Novamente, resolvendo **a mão** (e entregando os cálculos junto) ache a interpolação do polinômio

44 279.5
76 1169.6
108 4560.4

e calculando a interpolação para $x = 83$

3. Agora, pode e deve usar o programa Python e calcular a interpolação para

55 251.2
78 750.7
101 1998.9
124 5069.5
147 12548.5

e calculando a interpolação para $x = 212$

4. Finalmente, um caso para gente grande:

43 177.7
66 440.6
89 933.3
112 1844.9
135 3514.1
158 6545.8
181 12021
204 21868.1

e calculando a interpolação para $x = 257$

1	2	3	4
---	---	---	---



117-69008 - 28/05

Interpolação polinomial

Suponha que você está estudando um fenômeno físico qualquer e ocorre uma destas duas situações:

- Não se tem idéia da expressão analítica (fórmula) que descreve o fenômeno, e o que se tem são apenas pares de valores levantados *in loco* (no campo).
- A fórmula é conhecida, mas é extraordinária complicada, eventualmente descontínua o que inviabiliza derivadas e integrais a ela associadas.

Uma proposta de tratamento para esta classe de problemas é procurar um polinômio que se aproxime tanto quanto possível (e desejado) da função desconhecida original. Agora, todo o tratamento analítico se dá sobre o polinômio aproximado e não sobre a função original (que lembrando, ou é desconhecida ou é muito complexa). No primeiro caso viabiliza-se o tratamento e no segundo troca-se precisão por simplicidade no manuseio do problema.

Algumas vantagens deste polinômio:

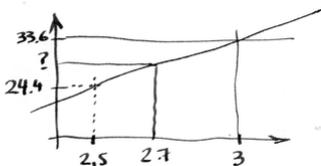
- polinômios são facilmente computáveis;
- suas derivadas e suas integrais continuam sendo polinômios;
- é fácil (e já é conhecido) achar suas raízes;

Um exemplo

Suponha um sistema hidráulico para transporte de água. Suas perdas supostamente são proporcionais à vazão do sistema. Em campo, levantaram-se os seguintes dados

vazão em m ³ /h	perdas em %
1.5	10
2	16.5
2.5	24.2
3	33.6
3.5	44
4	55.6

A questão que se poderia levantar aqui é **Qual seria a perda do sistema em uma vazão de 2.7m³/h ?** Desenhando isto num gráfico poder-se-ia ter



Por semelhança de triângulos pode-se escrever

$$\frac{\Delta y}{\Delta x} = \frac{33.6 - 24.4}{3 - 2.5} = \frac{y - 24.4}{2.7 - 2.5}$$

e daqui $y = 28.08$.

Como consideraram-se 2 pontos a aproximação obtida é linear. A regra da interpolação é

$$\text{para } n \text{ pontos} \Rightarrow \text{polinômio grau } n - 1$$

Neste caso o polinômio linear (uma reta) é

$$P_1 = a_0 + a_1x$$

onde a_0 é o coeficiente linear da reta e a_1 é o angular. Aplicando-se esta abordagem a dois pontos, tem-se

$$a_0 + a_1x_1 = y_1$$

$$a_0 + a_1x_2 = y_2$$

Ou na forma matricial

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{Bmatrix}$$

Que pode ser resolvido por qualquer dos métodos já conhecidos. Aqui vai-se usar o método de escalonamento de Gauss. Por exemplo:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2.5 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} 24.4 \\ 33.6 \end{Bmatrix}$$

o que dará $a_0 = -21.6$ e $a_1 = 18.4$. Daqui, $P_1(2.7) = 28.08$.

Ao refazer o mesmo exemplo para 3 pontos, vai-se criar agora um polinômio de grau 2 ($3-1=2$) no formato

$$P_2(x) = a_2x^2 + a_1x + a_0$$

e o sistema fica

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 \\ 1 & x_2 & x_2^2 \\ 1 & x_3 & x_3^2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{Bmatrix}$$

Python

```
def intpol(a,y):
    import numpy as np
    n=len(a)
    x=np.zeros(n),float)
    passo=0
    while passo<n-1:
        i=passo+1
        while i<n:
            pivot=a[i,passo]/a[passo,passo]
            j=0
            while j<n:
                a[i,j]=a[i,j]-pivot*a[passo,j]
                j=j+1
            y[i]=y[i]-pivot*y[passo]
            i=i+1
        passo=passo+1
    x[n-1]=y[n-1]/a[n-1,n-1]
    i=n-1
    while i>=0:
        x[i]=y[i]
        j=i+1
        while j<n:
            x[i]=x[i]-a[i,j]*x[j]
            j=j+1
        x[i]=x[i]/a[i,i]
        i=i-1
    xint = float(input('Qual o valor a interpolar ? '))
    yint=0.0
    i=0
    while i<n:
        yint=yint+(x[i]*xint**(i))
        i=i+1
    print('y interpolado ',yint)
```

```
import numpy as np
a=np.array([[1,49,0,0,0],[1,75,0,0,0],[1,101,0,0,0],
            [1,127,0,0,0],[1,153,0,0,0]],float)
b=np.array([289.6, 776, 1946.5, 4736.3, 11348.5],float)
i=0
while i<5:
    j=2
    while j<5:
        a[i,j]=a[i,1]**j
        j=j+1
    i=i+1
intpol(a,b)
```

Para você fazer

Observação importante: em caso de números não inteiros, trabalhe com apenas 1 casa decimal.

1. Neste primeiro exemplo, você deve resolver **à mão** devolvendo os cálculos junto a interpolação do polinômio

68 422.1
104 2639.7

e calculando a interpolação para $x = 194$

2. Novamente, resolvendo **a mão** (e entregando os cálculos junto) ache a interpolação do polinômio

45 378.2
81 1524.7
117 5886.1

e calculando a interpolação para $x = 84$

3. Agora, pode e deve usar o programa Python e calcular a interpolação para

45 199
69 549.5
93 1385.6
117 3356.8
141 7970

e calculando a interpolação para $x = 232$

4. Finalmente, um caso para gente grande:

51 137.6
72 308.1
93 614.6
114 1160.7
135 2126.1
156 3822
177 6788.5
198 11960.6

e calculando a interpolação para $x = 264$

1	2	3	4
---	---	---	---



117-69015 - 28/05

Interpolação polinomial

Suponha que você está estudando um fenômeno físico qualquer e ocorre uma destas duas situações:

- Não se tem idéia da expressão analítica (fórmula) que descreve o fenômeno, e o que se tem são apenas pares de valores levantados *in loco* (no campo).
- A fórmula é conhecida, mas é extraordinária complicada, eventualmente descontínua o que inviabiliza derivadas e integrais a ela associadas.

Uma proposta de tratamento para esta classe de problemas é procurar um polinômio que se aproxime tanto quanto possível (e desejado) da função desconhecida original. Agora, todo o tratamento analítico se dá sobre o polinômio aproximado e não sobre a função original (que lembrando, ou é desconhecida ou é muito complexa). No primeiro caso viabiliza-se o tratamento e no segundo troca-se precisão por simplicidade no manuseio do problema.

Algumas vantagens deste polinômio:

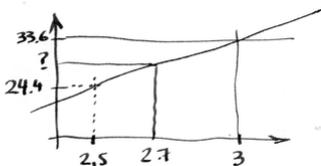
- polinômios são facilmente computáveis;
- suas derivadas e suas integrais continuam sendo polinômios;
- é fácil (e já é conhecido) achar suas raízes;

Um exemplo

Suponha um sistema hidráulico para transporte de água. Suas perdas supostamente são proporcionais à vazão do sistema. Em campo, levantaram-se os seguintes dados

vazão em m^3/h	perdas em %
1.5	10
2	16.5
2.5	24.2
3	33.6
3.5	44
4	55.6

A questão que se poderia levantar aqui é **Qual seria a perda do sistema em uma vazão de $2.7m^3/h$?** Desenhando isto num gráfico poder-se-ia ter



Por semelhança de triângulos pode-se escrever

$$\frac{\Delta y}{\Delta x} = \frac{33.6 - 24.4}{3 - 2.5} = \frac{y - 24.4}{2.7 - 2.5}$$

e daqui $y = 28.08$.

Como consideraram-se 2 pontos a aproximação obtida é linear. A regra da interpolação é

$$\text{para } n \text{ pontos} \Rightarrow \text{polinômio grau } n - 1$$

Neste caso o polinômio linear (uma reta) é

$$P_1 = a_0 + a_1x$$

onde a_0 é o coeficiente linear da reta e a_1 é o angular. Aplicando-se esta abordagem a dois pontos, tem-se

$$a_0 + a_1x_1 = y_1$$

$$a_0 + a_1x_2 = y_2$$

Ou na forma matricial

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{Bmatrix}$$

Que pode ser resolvido por qualquer dos métodos já conhecidos. Aqui vai-se usar o método de escalonamento de Gauss. Por exemplo:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2.5 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} 24.4 \\ 33.6 \end{Bmatrix}$$

o que dará $a_0 = -21.6$ e $a_1 = 18.4$. Daqui, $P_1(2.7) = 28.08$.

Ao refazer o mesmo exemplo para 3 pontos, vai-se criar agora um polinômio de grau 2 ($3-1=2$) no formato

$$P_2(x) = a_2x^2 + a_1x + a_0$$

e o sistema fica

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 \\ 1 & x_2 & x_2^2 \\ 1 & x_3 & x_3^2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{Bmatrix}$$

Python

```
def intpol(a,y):
    import numpy as np
    n=len(a)
    x=np.zeros((n),float)
    passo=0
    while passo<n-1:
        i=passo+1
        while i<n:
            pivot=a[i,passo]/a[passo,passo]
            j=0
            while j<n:
                a[i,j]=a[i,j]-pivot*a[passo,j]
                j=j+1
            y[i]=y[i]-pivot*y[passo]
            i=i+1
        passo=passo+1
    x[n-1]=y[n-1]/a[n-1,n-1]
    i=n-1
    while i>=0:
        x[i]=y[i]
        j=i+1
        while j<n:
            x[i]=x[i]-a[i,j]*x[j]
            j=j+1
        x[i]=x[i]/a[i,i]
        i=i-1
    xint = float(input('Qual o valor a interpolar ? '))
    yint=0.0
    i=0
    while i<n:
        yint=yint+(x[i]*xint**(i))
        i=i+1
    print('y interpolado ',yint)
```

```
import numpy as np
a=np.array([[1,49,0,0,0],[1,75,0,0,0],[1,101,0,0,0],
            [1,127,0,0,0],[1,153,0,0,0]],float)
b=np.array([289.6, 776, 1946.5, 4736.3, 11348.5],float)
i=0
while i<5:
    j=2
    while j<5:
        a[i,j]=a[i,1]**j
        j=j+1
    i=i+1
intpol(a,b)
```

Para você fazer

Observação importante: em caso de números não inteiros, trabalhe com apenas 1 casa decimal.

1. Neste primeiro exemplo, você deve resolver **à mão** devolvendo os cálculos junto a interpolação do polinômio

53 477.3
77 2999.8

e calculando a interpolação para $x = 127$

2. Novamente, resolvendo **a mão** (e entregando os cálculos junto) ache a interpolação do polinômio

57 284.7
86 934.4
115 3065

e calculando a interpolação para $x = 158$

3. Agora, pode e deve usar o programa Python e calcular a interpolação para

46 227.7
75 601.4
104 1483
133 3543.3
162 8332.3

e calculando a interpolação para $x = 110$

4. Finalmente, um caso para gente grande:

55 218.3
76 494
97 1003.6
118 1935.4
139 3624.5
160 6666.9
181 12121.4
202 21868.1

e calculando a interpolação para $x = 312$

1	2	3	4
---	---	---	---



117-69022 - 28/05

Interpolação polinomial

Suponha que você está estudando um fenômeno físico qualquer e ocorre uma destas duas situações:

- Não se tem idéia da expressão analítica (fórmula) que descreve o fenômeno, e o que se tem são apenas pares de valores levantados *in loco* (no campo).
- A fórmula é conhecida, mas é extraordinária complicada, eventualmente descontínua o que inviabiliza derivadas e integrais a ela associadas.

Uma proposta de tratamento para esta classe de problemas é procurar um polinômio que se aproxime tanto quanto possível (e desejado) da função desconhecida original. Agora, todo o tratamento analítico se dá sobre o polinômio aproximado e não sobre a função original (que lembrando, ou é desconhecida ou é muito complexa). No primeiro caso viabiliza-se o tratamento e no segundo troca-se precisão por simplicidade no manuseio do problema.

Algumas vantagens deste polinômio:

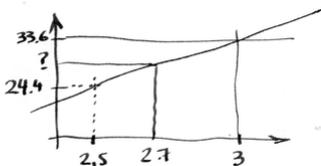
- polinômios são facilmente computáveis;
- suas derivadas e suas integrais continuam sendo polinômios;
- é fácil (e já é conhecido) achar suas raízes;

Um exemplo

Suponha um sistema hidráulico para transporte de água. Suas perdas supostamente são proporcionais à vazão do sistema. Em campo, levantaram-se os seguintes dados

vazão em m ³ /h	perdas em %
1.5	10
2	16.5
2.5	24.2
3	33.6
3.5	44
4	55.6

A questão que se poderia levantar aqui é **Qual seria a perda do sistema em uma vazão de 2.7m³/h ?** Desenhando isto num gráfico poder-se-ia ter



Por semelhança de triângulos pode-se escrever

$$\frac{\Delta y}{\Delta x} = \frac{33.6 - 24.4}{3 - 2.5} = \frac{y - 24.4}{2.7 - 2.5}$$

e daqui $y = 28.08$.

Como consideraram-se 2 pontos a aproximação obtida é linear. A regra da interpolação é

$$\text{para } n \text{ pontos} \Rightarrow \text{polinômio grau } n - 1$$

Neste caso o polinômio linear (uma reta) é

$$P_1 = a_0 + a_1x$$

onde a_0 é o coeficiente linear da reta e a_1 é o angular. Aplicando-se esta abordagem a dois pontos, tem-se

$$a_0 + a_1x_1 = y_1$$

$$a_0 + a_1x_2 = y_2$$

Ou na forma matricial

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{Bmatrix}$$

Que pode ser resolvido por qualquer dos métodos já conhecidos. Aqui vai-se usar o método de escalonamento de Gauss. Por exemplo:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2.5 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} 24.4 \\ 33.6 \end{Bmatrix}$$

o que dará $a_0 = -21.6$ e $a_1 = 18.4$. Daqui, $P_1(2.7) = 28.08$.

Ao refazer o mesmo exemplo para 3 pontos, vai-se criar agora um polinômio de grau 2 ($3-1=2$) no formato

$$P_2(x) = a_2x^2 + a_1x + a_0$$

e o sistema fica

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 \\ 1 & x_2 & x_2^2 \\ 1 & x_3 & x_3^2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{Bmatrix}$$

Python

```
def intpol(a,y):
    import numpy as np
    n=len(a)
    x=np.zeros((n),float)
    passo=0
    while passo<n-1:
        i=passo+1
        while i<n:
            pivot=a[i,passo]/a[passo,passo]
            j=0
            while j<n:
                a[i,j]=a[i,j]-pivot*a[passo,j]
                j=j+1
            y[i]=y[i]-pivot*y[passo]
            i=i+1
        passo=passo+1
    x[n-1]=y[n-1]/a[n-1,n-1]
    i=n-1
    while i>=0:
        x[i]=y[i]
        j=i+1
        while j<n:
            x[i]=x[i]-a[i,j]*x[j]
            j=j+1
        x[i]=x[i]/a[i,i]
        i=i-1
    xint = float(input('Qual o valor a interpolar ? '))
    yint=0.0
    i=0
    while i<n:
        yint=yint+(x[i]*xint**(i))
        i=i+1
    print('y interpolado ',yint)
```

```
import numpy as np
a=np.array([[1,49,0,0,0],[1,75,0,0,0],[1,101,0,0,0],
            [1,127,0,0,0],[1,153,0,0,0]],float)
b=np.array([289.6, 776, 1946.5, 4736.3, 11348.5],float)
i=0
while i<5:
    j=2
    while j<5:
        a[i,j]=a[i,1]**j
        j=j+1
    i=i+1
intpol(a,b)
```

Para você fazer

Observação importante: em caso de números não inteiros, trabalhe com apenas 1 casa decimal.

1. Neste primeiro exemplo, você deve resolver **à mão** devolvendo os cálculos junto a interpolação do polinômio

59 533.7
96 3375

e calculando a interpolação para $x = 184$

2. Novamente, resolvendo **a mão** (e entregando os cálculos junto) ache a interpolação do polinômio

44 337.7
68 1458.4
92 5859

e calculando a interpolação para $x = 70$

3. Agora, pode e deve usar o programa Python e calcular a interpolação para

36 298.9
58 794.3
80 1983.9
102 4815
124 11517.4

e calculando a interpolação para $x = 190$

4. Finalmente, um caso para gente grande:

64 177.7
94 394.4
124 788.3
154 1497.7
184 2764.8
214 5014.6
244 8992
274 16001.5

e calculando a interpolação para $x = 177$

1	2	3	4
---	---	---	---



117-69208 - 28/05

Interpolação polinomial

Suponha que você está estudando um fenômeno físico qualquer e ocorre uma destas duas situações:

- Não se tem idéia da expressão analítica (fórmula) que descreve o fenômeno, e o que se tem são apenas pares de valores levantados *in loco* (no campo).
- A fórmula é conhecida, mas é extraordinária complicada, eventualmente descontínua o que inviabiliza derivadas e integrais a ela associadas.

Uma proposta de tratamento para esta classe de problemas é procurar um polinômio que se aproxime tanto quanto possível (e desejado) da função desconhecida original. Agora, todo o tratamento analítico se dá sobre o polinômio aproximado e não sobre a função original (que lembrando, ou é desconhecida ou é muito complexa). No primeiro caso viabiliza-se o tratamento e no segundo troca-se precisão por simplicidade no manuseio do problema.

Algumas vantagens deste polinômio:

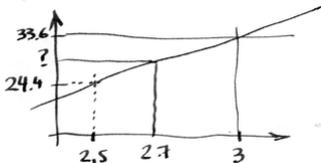
- polinômios são facilmente computáveis;
- suas derivadas e suas integrais continuam sendo polinômios;
- é fácil (e já é conhecido) achar suas raízes;

Um exemplo

Suponha um sistema hidráulico para transporte de água. Suas perdas supostamente são proporcionais à vazão do sistema. Em campo, levantaram-se os seguintes dados

vazão em m ³ /h	perdas em %
1.5	10
2	16.5
2.5	24.2
3	33.6
3.5	44
4	55.6

A questão que se poderia levantar aqui é **Qual seria a perda do sistema em uma vazão de 2.7m³/h ?** Desenhando isto num gráfico poder-se-ia ter



Por semelhança de triângulos pode-se escrever

$$\frac{\Delta y}{\Delta x} = \frac{33.6 - 24.4}{3 - 2.5} = \frac{y - 24.4}{2.7 - 2.5}$$

e daqui $y = 28.08$.

Como consideraram-se 2 pontos a aproximação obtida é linear. A regra da interpolação é

$$\text{para } n \text{ pontos} \Rightarrow \text{polinômio grau } n - 1$$

Neste caso o polinômio linear (uma reta) é

$$P_1 = a_0 + a_1x$$

onde a_0 é o coeficiente linear da reta e a_1 é o angular. Aplicando-se esta abordagem a dois pontos, tem-se

$$a_0 + a_1x_1 = y_1$$

$$a_0 + a_1x_2 = y_2$$

Ou na forma matricial

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{Bmatrix}$$

Que pode ser resolvido por qualquer dos métodos já conhecidos. Aqui vai-se usar o método de escalonamento de Gauss. Por exemplo:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2.5 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} 24.4 \\ 33.6 \end{Bmatrix}$$

o que dará $a_0 = -21.6$ e $a_1 = 18.4$. Daqui, $P_1(2.7) = 28.08$.

Ao refazer o mesmo exemplo para 3 pontos, vai-se criar agora um polinômio de grau 2 ($3-1=2$) no formato

$$P_2(x) = a_2x^2 + a_1x + a_0$$

e o sistema fica

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 \\ 1 & x_2 & x_2^2 \\ 1 & x_3 & x_3^2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{Bmatrix}$$

Python

```
def intpol(a,y):
    import numpy as np
    n=len(a)
    x=np.zeros((n),float)
    passo=0
    while passo<n-1:
        i=passo+1
        while i<n:
            pivot=a[i,passo]/a[passo,passo]
            j=0
            while j<n:
                a[i,j]=a[i,j]-pivot*a[passo,j]
                j=j+1
            y[i]=y[i]-pivot*y[passo]
            i=i+1
        passo=passo+1
    x[n-1]=y[n-1]/a[n-1,n-1]
    i=n-1
    while i>=0:
        x[i]=y[i]
        j=i+1
        while j<n:
            x[i]=x[i]-a[i,j]*x[j]
            j=j+1
        x[i]=x[i]/a[i,i]
        i=i-1
    xint = float(input('Qual o valor a interpolar ? '))
    yint=0.0
    i=0
    while i<n:
        yint=yint+(x[i]*xint**(i))
        i=i+1
    print('y interpolado ',yint)
```

```
import numpy as np
a=np.array([[1,49,0,0,0],[1,75,0,0,0],[1,101,0,0,0],
            [1,127,0,0,0],[1,153,0,0,0]],float)
b=np.array([289.6, 776, 1946.5, 4736.3, 11348.5],float)
i=0
while i<5:
    j=2
    while j<5:
        a[i,j]=a[i,1]**j
        j=j+1
    i=i+1
intpol(a,b)
```

Para você fazer

Observação importante: em caso de números não inteiros, trabalhe com apenas 1 casa decimal.

1. Neste primeiro exemplo, você deve resolver **à mão** devolvendo os cálculos junto a interpolação do polinômio

40 320.2
62 1818.8

e calculando a interpolação para $x = 109$

2. Novamente, resolvendo **a mão** (e entregando os cálculos junto) ache a interpolação do polinômio

47 210.4
78 832.6
109 3086.8

e calculando a interpolação para $x = 84$

3. Agora, pode e deve usar o programa Python e calcular a interpolação para

55 204.4
78 636.4
101 1718.4
124 4378.9
147 10846.6

e calculando a interpolação para $x = 107$

4. Finalmente, um caso para gente grande:

58 189.2
98 361.8
138 660.7
178 1176.1
218 2061.2
258 3576.5
298 6165.3
338 10582.1

e calculando a interpolação para $x = 205$

1	2	3	4
---	---	---	---



117-69039 - 28/05

Interpolação polinomial

Suponha que você está estudando um fenômeno físico qualquer e ocorre uma destas duas situações:

- Não se tem idéia da expressão analítica (fórmula) que descreve o fenômeno, e o que se tem são apenas pares de valores levantados *in loco* (no campo).
- A fórmula é conhecida, mas é extraordinária complicada, eventualmente descontínua ou que inviabiliza derivadas e integrais a ela associadas.

Uma proposta de tratamento para esta classe de problemas é procurar um polinômio que se aproxime tanto quanto possível (e desejado) da função desconhecida original. Agora, todo o tratamento analítico se dá sobre o polinômio aproximado e não sobre a função original (que lembrando, ou é desconhecida ou é muito complexa). No primeiro caso viabiliza-se o tratamento e no segundo troca-se precisão por simplicidade no manuseio do problema.

Algumas vantagens deste polinômio:

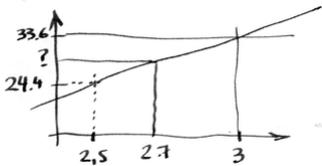
- polinômios são facilmente computáveis;
- suas derivadas e suas integrais continuam sendo polinômios;
- é fácil (e já é conhecido) achar suas raízes;

Um exemplo

Suponha um sistema hidráulico para transporte de água. Suas perdas supostamente são proporcionais à vazão do sistema. Em campo, levantaram-se os seguintes dados

vazão em m ³ /h	perdas em %
1.5	10
2	16.5
2.5	24.2
3	33.6
3.5	44
4	55.6

A questão que se poderia levantar aqui é **Qual seria a perda do sistema em uma vazão de 2.7m³/h?** Desenhando isto num gráfico poder-se-ia ter



Por semelhança de triângulos pode-se escrever

$$\frac{\Delta y}{\Delta x} = \frac{33.6 - 24.4}{3 - 2.5} = \frac{y - 24.4}{2.7 - 2.5}$$

e daqui $y = 28.08$.

Como consideraram-se 2 pontos a aproximação obtida é linear. A regra da interpolação é

para n pontos \Rightarrow polinômio grau $n - 1$

Neste caso o polinômio linear (uma reta) é

$$P_1 = a_0 + a_1x$$

onde a_0 é o coeficiente linear da reta e a_1 é o angular. Aplicando-se esta abordagem a dois pontos, tem-se

$$a_0 + a_1x_1 = y_1$$

$$a_0 + a_1x_2 = y_2$$

Ou na forma matricial

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{Bmatrix}$$

Que pode ser resolvido por qualquer dos métodos já conhecidos. Aqui vai-se usar o método de escalonamento de Gauss. Por exemplo:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2.5 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} 24.4 \\ 33.6 \end{Bmatrix}$$

o que dará $a_0 = -21.6$ e $a_1 = 18.4$. Daqui, $P_1(2.7) = 28.08$.

Ao refazer o mesmo exemplo para 3 pontos, vai-se criar agora um polinômio de grau 2 ($3-1=2$) no formato

$$P_2(x) = a_2x^2 + a_1x + a_0$$

e o sistema fica

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 \\ 1 & x_2 & x_2^2 \\ 1 & x_3 & x_3^2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{Bmatrix}$$

Python

```
def intpol(a,y):
import numpy as np
n=len(a)
x=np.zeros(n),float)
passo=0
while passo<n-1:
    i=passo+1
    while i<n:
        pivot=a[i,passo]/a[passo,passo]
        j=0
        while j<n:
            a[i,j]=a[i,j]-pivot*a[passo,j]
            j=j+1
        y[i]=y[i]-pivot*y[passo]
        i=i+1
    passo=passo+1
x[n-1]=y[n-1]/a[n-1,n-1]
i=n-1
while i>=0:
    x[i]=y[i]
    j=i+1
    while j<n:
        x[i]=x[i]-a[i,j]*x[j]
        j=j+1
    x[i]=x[i]/a[i,i]
    i=i-1
xint = float(input('Qual o valor a interpolar ? '))
yint=0.0
i=0
while i<n:
    yint=yint+(x[i]*xint**(i))
    i=i+1
print('y interpolado ',yint)
```

```
import numpy as np
a=np.array([[1,49,0,0,0],[1,75,0,0,0],[1,101,0,0,0],
            [1,127,0,0,0],[1,153,0,0,0]],float)
b=np.array([289.6, 776, 1946.5, 4736.3, 11348.5],float)
i=0
while i<5:
    j=2
    while j<5:
        a[i,j]=a[i,1]**j
        j=j+1
    i=i+1
intpol(a,b)
```

Para você fazer

Observação importante: em caso de números não inteiros, trabalhe com apenas 1 casa decimal.

1. Neste primeiro exemplo, você deve resolver **à mão** devolvendo os cálculos junto a interpolação do polinômio

39 636.5
68 4535.5

e calculando a interpolação para $x = 138$

2. Novamente, resolvendo **a mão** (e entregando os cálculos junto) ache a interpolação do polinômio

53 303.1
77 1200.9
101 4535.5

e calculando a interpolação para $x = 84$

3. Agora, pode e deve usar o programa Python e calcular a interpolação para

64 295.2
102 834.6
140 2165.7
178 5409.1
216 13252

e calculando a interpolação para $x = 282$

4. Finalmente, um caso para gente grande:

26 167.6
50 318.8
74 578.8
98 1024
122 1783.3
146 3074.5
170 5265.6
194 8979

e calculando a interpolação para $x = 284$

1	2	3	4
---	---	---	---



117-69046 - 28/05

Interpolação polinomial

Suponha que você está estudando um fenômeno físico qualquer e ocorre uma destas duas situações:

- Não se tem idéia da expressão analítica (fórmula) que descreve o fenômeno, e o que se tem são apenas pares de valores levantados *in loco* (no campo).
- A fórmula é conhecida, mas é extraordinária complicada, eventualmente descontínua o que inviabiliza derivadas e integrais a ela associadas.

Uma proposta de tratamento para esta classe de problemas é procurar um polinômio que se aproxime tanto quanto possível (e desejado) da função desconhecida original. Agora, todo o tratamento analítico se dá sobre o polinômio aproximado e não sobre a função original (que lembrando, ou é desconhecida ou é muito complexa). No primeiro caso viabiliza-se o tratamento e no segundo troca-se precisão por simplicidade no manuseio do problema.

Algumas vantagens deste polinômio:

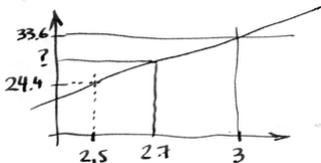
- polinômios são facilmente computáveis;
- suas derivadas e suas integrais continuam sendo polinômios;
- é fácil (e já é conhecido) achar suas raízes;

Um exemplo

Suponha um sistema hidráulico para transporte de água. Suas perdas supostamente são proporcionais à vazão do sistema. Em campo, levantaram-se os seguintes dados

vazão em m ³ /h	perdas em %
1.5	10
2	16.5
2.5	24.2
3	33.6
3.5	44
4	55.6

A questão que se poderia levantar aqui é **Qual seria a perda do sistema em uma vazão de 2.7m³/h ?** Desenhando isto num gráfico poder-se-ia ter



Por semelhança de triângulos pode-se escrever

$$\frac{\Delta y}{\Delta x} = \frac{33.6 - 24.4}{3 - 2.5} = \frac{y - 24.4}{2.7 - 2.5}$$

e daqui $y = 28.08$.

Como consideraram-se 2 pontos a aproximação obtida é linear. A regra da interpolação é

para n pontos \Rightarrow polinômio grau $n - 1$

Neste caso o polinômio linear (uma reta) é

$$P_1 = a_0 + a_1x$$

onde a_0 é o coeficiente linear da reta e a_1 é o angular. Aplicando-se esta abordagem a dois pontos, tem-se

$$a_0 + a_1x_1 = y_1$$

$$a_0 + a_1x_2 = y_2$$

Ou na forma matricial

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{Bmatrix}$$

Que pode ser resolvido por qualquer dos métodos já conhecidos. Aqui vai-se usar o método de escalonamento de Gauss. Por exemplo:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2.5 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} 24.4 \\ 33.6 \end{Bmatrix}$$

o que dará $a_0 = -21.6$ e $a_1 = 18.4$. Daqui, $P_1(2.7) = 28.08$.

Ao refazer o mesmo exemplo para 3 pontos, vai-se criar agora um polinômio de grau 2 ($3-1=2$) no formato

$$P_2(x) = a_2x^2 + a_1x + a_0$$

e o sistema fica

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 \\ 1 & x_2 & x_2^2 \\ 1 & x_3 & x_3^2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{Bmatrix}$$

Python

```
def intpol(a,y):
    import numpy as np
    n=len(a)
    x=np.zeros((n),float)
    passo=0
    while passo<n-1:
        i=passo+1
        while i<n:
            pivot=a[i,passo]/a[passo,passo]
            j=0
            while j<n:
                a[i,j]=a[i,j]-pivot*a[passo,j]
                j=j+1
            y[i]=y[i]-pivot*y[passo]
            i=i+1
        passo=passo+1
    x[n-1]=y[n-1]/a[n-1,n-1]
    i=n-1
    while i>=0:
        x[i]=y[i]
        j=i+1
        while j<n:
            x[i]=x[i]-a[i,j]*x[j]
            j=j+1
        x[i]=x[i]/a[i,i]
        i=i-1
    xint = float(input('Qual o valor a interpolar ? '))
    yint=0.0
    i=0
    while i<n:
        yint=yint+(x[i]*xint**(i))
        i=i+1
    print('y interpolado ',yint)
```

```
import numpy as np
a=np.array([[1,49,0,0,0],[1,75,0,0,0],[1,101,0,0,0],
           [1,127,0,0,0],[1,153,0,0,0]],float)
b=np.array([289.6, 776, 1946.5, 4736.3, 11348.5],float)
i=0
while i<5:
    j=2
    while j<5:
        a[i,j]=a[i,1]**j
        j=j+1
    i=i+1
intpol(a,b)
```

Para você fazer

Observação importante: em caso de números não inteiros, trabalhe com apenas 1 casa decimal.

1. Neste primeiro exemplo, você deve resolver **à mão** devolvendo os cálculos junto a interpolação do polinômio

65 494.5
100 3330.1

e calculando a interpolação para $x = 149$

2. Novamente, resolvendo **a mão** (e entregando os cálculos junto) ache a interpolação do polinômio

27 170.9
49 631.7
71 2216.5

e calculando a interpolação para $x = 125$

3. Agora, pode e deve usar o programa Python e calcular a interpolação para

58 177.8
98 468.1
138 1142.5
178 2693.7
218 6241.7

e calculando a interpolação para $x = 145$

4. Finalmente, um caso para gente grande:

57 147.6
94 303.9
131 578.8
168 1059.1
205 1893.3
242 3335.4
279 5820.3
316 10092

e calculando a interpolação para $x = 192$

1	2	3	4
---	---	---	---



117-69060 - 28/05

Interpolação polinomial

Suponha que você está estudando um fenômeno físico qualquer e ocorre uma destas duas situações:

- Não se tem idéia da expressão analítica (fórmula) que descreve o fenômeno, e o que se tem são apenas pares de valores levantados *in loco* (no campo).
- A fórmula é conhecida, mas é extraordinária complicada, eventualmente descontínua o que inviabiliza derivadas e integrais a ela associadas.

Uma proposta de tratamento para esta classe de problemas é procurar um polinômio que se aproxime tanto quanto possível (e desejado) da função desconhecida original. Agora, todo o tratamento analítico se dá sobre o polinômio aproximado e não sobre a função original (que lembrando, ou é desconhecida ou é muito complexa). No primeiro caso viabiliza-se o tratamento e no segundo troca-se precisão por simplicidade no manuseio do problema.

Algumas vantagens deste polinômio:

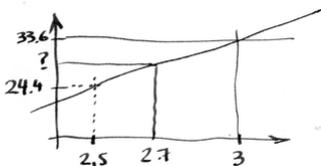
- polinômios são facilmente computáveis;
- suas derivadas e suas integrais continuam sendo polinômios;
- é fácil (e já é conhecido) achar suas raízes;

Um exemplo

Suponha um sistema hidráulico para transporte de água. Suas perdas supostamente são proporcionais à vazão do sistema. Em campo, levantaram-se os seguintes dados

vazão em m ³ /h	perdas em %
1.5	10
2	16.5
2.5	24.2
3	33.6
3.5	44
4	55.6

A questão que se poderia levantar aqui é **Qual seria a perda do sistema em uma vazão de 2.7m³/h ?** Desenhando isto num gráfico poder-se-ia ter



Por semelhança de triângulos pode-se escrever

$$\frac{\Delta y}{\Delta x} = \frac{33.6 - 24.4}{3 - 2.5} = \frac{y - 24.4}{2.7 - 2.5}$$

e daqui $y = 28.08$.

Como consideraram-se 2 pontos a aproximação obtida é linear. A regra da interpolação é

$$\text{para } n \text{ pontos} \Rightarrow \text{polinômio grau } n - 1$$

Neste caso o polinômio linear (uma reta) é

$$P_1 = a_0 + a_1 x$$

onde a_0 é o coeficiente linear da reta e a_1 é o angular. Aplicando-se esta abordagem a dois pontos, tem-se

$$a_0 + a_1 x_1 = y_1$$

$$a_0 + a_1 x_2 = y_2$$

Ou na forma matricial

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{Bmatrix}$$

Que pode ser resolvido por qualquer dos métodos já conhecidos. Aqui vai-se usar o método de escalonamento de Gauss. Por exemplo:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2.5 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} 24.4 \\ 33.6 \end{Bmatrix}$$

o que dará $a_0 = -21.6$ e $a_1 = 18.4$. Daqui, $P_1(2.7) = 28.08$.

Ao refazer o mesmo exemplo para 3 pontos, vai-se criar agora um polinômio de grau 2 ($3-1=2$) no formato

$$P_2(x) = a_2 x^2 + a_1 x + a_0$$

e o sistema fica

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 \\ 1 & x_2 & x_2^2 \\ 1 & x_3 & x_3^2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{Bmatrix}$$

Python

```
def intpol(a,y):
    import numpy as np
    n=len(a)
    x=np.zeros(n),float)
    passo=0
    while passo<n-1:
        i=passo+1
        while i<n:
            pivot=a[i,passo]/a[passo,passo]
            j=0
            while j<n:
                a[i,j]=a[i,j]-pivot*a[passo,j]
                j=j+1
            y[i]=y[i]-pivot*y[passo]
            i=i+1
        passo=passo+1
    x[n-1]=y[n-1]/a[n-1,n-1]
    i=n-1
    while i>=0:
        x[i]=y[i]
        j=i+1
        while j<n:
            x[i]=x[i]-a[i,j]*x[j]
            j=j+1
        x[i]=x[i]/a[i,i]
        i=i-1
    xint = float(input('Qual o valor a interpolar ? '))
    yint=0.0
    i=0
    while i<n:
        yint=yint+(x[i]*xint**(i))
        i=i+1
    print('y interpolado ',yint)
```

```
import numpy as np
a=np.array([[1,49,0,0,0],[1,75,0,0,0],[1,101,0,0,0],
            [1,127,0,0,0],[1,153,0,0,0]],float)
b=np.array([289.6, 776, 1946.5, 4736.3, 11348.5],float)
i=0
while i<5:
    j=2
    while j<5:
        a[i,j]=a[i,1]**j
        j=j+1
    i=i+1
intpol(a,b)
```

Para você fazer

Observação importante: em caso de números não inteiros, trabalhe com apenas 1 casa decimal.

1. Neste primeiro exemplo, você deve resolver **à mão** devolvendo os cálculos junto a interpolação do polinômio

36 409.6
60 2177.5

e calculando a interpolação para $x = 52$

2. Novamente, resolvendo **a mão** (e entregando os cálculos junto) ache a interpolação do polinômio

56 230.6
87 775.8
118 2577.7

e calculando a interpolação para $x = 90$

3. Agora, pode e deve usar o programa Python e calcular a interpolação para

50 278.6
83 739.8
116 1842.7
149 4455.9
182 10615

e calculando a interpolação para $x = 231$

4. Finalmente, um caso para gente grande:

63 200.8
98 418.5
133 808.8
168 1503.1
203 2730.2
238 4888.7
273 8672.3
308 15288.7

e calculando a interpolação para $x = 412$

1	2	3	4
---	---	---	---



117-69077 - 28/05

Interpolação polinomial

Suponha que você está estudando um fenômeno físico qualquer e ocorre uma destas duas situações:

- Não se tem idéia da expressão analítica (fórmula) que descreve o fenômeno, e o que se tem são apenas pares de valores levantados *in loco* (no campo).
- A fórmula é conhecida, mas é extraordinária complicada, eventualmente descontínua o que inviabiliza derivadas e integrais a ela associadas.

Uma proposta de tratamento para esta classe de problemas é procurar um polinômio que se aproxime tanto quanto possível (e desejado) da função desconhecida original. Agora, todo o tratamento analítico se dá sobre o polinômio aproximado e não sobre a função original (que lembrando, ou é desconhecida ou é muito complexa). No primeiro caso viabiliza-se o tratamento e no segundo troca-se precisão por simplicidade no manuseio do problema.

Algumas vantagens deste polinômio:

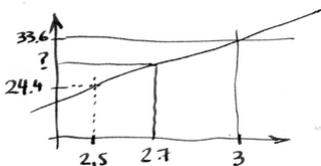
- polinômios são facilmente computáveis;
- suas derivadas e suas integrais continuam sendo polinômios;
- é fácil (e já é conhecido) achar suas raízes;

Um exemplo

Suponha um sistema hidráulico para transporte de água. Suas perdas supostamente são proporcionais à vazão do sistema. Em campo, levantaram-se os seguintes dados

vazão em m ³ /h	perdas em %
1.5	10
2	16.5
2.5	24.2
3	33.6
3.5	44
4	55.6

A questão que se poderia levantar aqui é **Qual seria a perda do sistema em uma vazão de 2.7m³/h?** Desenhando isto num gráfico poder-se-ia ter



Por semelhança de triângulos pode-se escrever

$$\frac{\Delta y}{\Delta x} = \frac{33.6 - 24.4}{3 - 2.5} = \frac{y - 24.4}{2.7 - 2.5}$$

e daqui $y = 28.08$.

Como consideraram-se 2 pontos a aproximação obtida é linear. A regra da interpolação é

$$\text{para } n \text{ pontos} \Rightarrow \text{polinômio grau } n - 1$$

Neste caso o polinômio linear (uma reta) é

$$P_1 = a_0 + a_1 x$$

onde a_0 é o coeficiente linear da reta e a_1 é o angular. Aplicando-se esta abordagem a dois pontos, tem-se

$$a_0 + a_1 x_1 = y_1$$

$$a_0 + a_1 x_2 = y_2$$

Ou na forma matricial

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{Bmatrix}$$

Que pode ser resolvido por qualquer dos métodos já conhecidos. Aqui vai-se usar o método de escalonamento de Gauss. Por exemplo:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2.5 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} 24.4 \\ 33.6 \end{Bmatrix}$$

o que dará $a_0 = -21.6$ e $a_1 = 18.4$. Daqui, $P_1(2.7) = 28.08$.

Ao refazer o mesmo exemplo para 3 pontos, vai-se criar agora um polinômio de grau 2 ($3-1=2$) no formato

$$P_2(x) = a_2 x^2 + a_1 x + a_0$$

e o sistema fica

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 \\ 1 & x_2 & x_2^2 \\ 1 & x_3 & x_3^2 \end{bmatrix} \cdot \begin{Bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{Bmatrix}$$

Python

```
def intpol(a,y):
    import numpy as np
    n=len(a)
    x=np.zeros((n),float)
    passo=0
    while passo<n-1:
        i=passo+1
        while i<n:
            pivot=a[i,passo]/a[passo,passo]
            j=0
            while j<n:
                a[i,j]=a[i,j]-pivot*a[passo,j]
                j=j+1
            y[i]=y[i]-pivot*y[passo]
            i=i+1
        passo=passo+1
    x[n-1]=y[n-1]/a[n-1,n-1]
    i=n-1
    while i>=0:
        x[i]=y[i]
        j=i+1
        while j<n:
            x[i]=x[i]-a[i,j]*x[j]
            j=j+1
        x[i]=x[i]/a[i,i]
        i=i-1
    xint = float(input('Qual o valor a interpolar ? '))
    yint=0.0
    i=0
    while i<n:
        yint=yint+(x[i]*xint**(i))
        i=i+1
    print('y interpolado ',yint)
```

```
import numpy as np
a=np.array([[1,49,0,0,0],[1,75,0,0,0],[1,101,0,0,0],
            [1,127,0,0,0],[1,153,0,0,0]],float)
b=np.array([289.6, 776, 1946.5, 4736.3, 11348.5],float)
i=0
while i<5:
    j=2
    while j<5:
        a[i,j]=a[i,1]**j
        j=j+1
    i=i+1
intpol(a,b)
```

Para você fazer

Observação importante: em caso de números não inteiros, trabalhe com apenas 1 casa decimal.

1. Neste primeiro exemplo, você deve resolver **à mão** devolvendo os cálculos junto a interpolação do polinômio

43 352.2
72 2138.8

e calculando a interpolação para $x = 142$

2. Novamente, resolvendo **a mão** (e entregando os cálculos junto) ache a interpolação do polinômio

82 383.7
120 1685
158 6887.5

e calculando a interpolação para $x = 219$

3. Agora, pode e deve usar o programa Python e calcular a interpolação para

68 242.1
99 625.9
130 1525.2
161 3615.9
192 8454.2

e calculando a interpolação para $x = 260$

4. Finalmente, um caso para gente grande:

58 186.3
88 451.7
118 947.3
148 1861.8
178 3532.4
208 6560.9
238 12021
268 21826.1

e calculando a interpolação para $x = 311$

1	2	3	4
---	---	---	---



117-69796 - 28/05