

Sistemas Lineares - Jacobi

Este método é iterativo, ou seja, não exato, já que parte-se de um valor atribuído inicial e mediante buscas locais sucessivas, o mesmo converge para a resposta correta. A diferença entre o resultado sugerido e aquele real, é denominada erro, e pode ser tornada tão pequena quanto se queira. O método entretanto tem um senão, que é um critério de convergência bastante rígido. Se não obedecido o algoritmo não converge para a resposta correta, e portanto o método é inútil.

Considere $A.x = b$ um sistema de quações lineares de ordem n e cujo $det(A) \neq 0$. A maneira extensa de escrever tal sistema é

$$\begin{matrix} a_{11}x_1 & + & a_{12}x_2 & + \dots + & a_{1n}x_n & = & b_1 \\ a_{21}x_1 & + & a_{22}x_2 & + \dots + & a_{2n}x_n & = & b_2 \\ \dots & & & & & & \\ a_{n1}x_1 & + & a_{n2}x_2 & + \dots + & a_{nn}x_n & = & b_n \end{matrix}$$

A matriz A dos coeficientes, pode ser decomposta em $A = L + D + R$, onde

L é a matriz inferior de A (o resto é zero)

D é a matriz contendo apenas a diagonal principal de A , o resto é zero.

R é a matriz superior de A (o resto é zero)

Veja por exemplo, se

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} \therefore L = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 4 & 0 & 0 \\ 7 & 8 & 0 \end{pmatrix},$$

e

$$D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 9 \end{pmatrix}, R = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 6 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Supondo $det(D) \neq 0$, pode-se escrever: $(L + D + R)x = b$ e daqui $Dx = -(L + R)x + b$. e $x = -D^{-1}(L + R)x + D^{-1}b$. Chamando $B = -D^{-1}(L + R)$ e $g = D^{-1}b$ obtem-se a equação geral deste método que é

$$x = Bx + g$$

. Note que é uma equação recursiva (ou iterativa) já que o x aparece nos 2 lados da mesma. A idéia aqui é atribuir um valor a x e com ele calcular um novo x , que é jogado no lugar do x velho e gera um novo x e assim sucessivamente até haver a convergência esperada (de antemão). Como supusemos $det(D) \neq 0$ pode-se dividir cada equação do sistema pelo coeficiente da diagonal principal, resultando

$$A^* = L^* + I + R^*$$

Agora o processo iterativo pode ser definido como

$$x^{k+1} = -(L^* + R^*)x^k + b^*$$

onde os elementos de L^* , R^* e b^* são:

$$l_{ij}^* = \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \text{ se } i > j \text{ e zero senão}$$

$$d_{ij} = a_{ij} \text{ se } i = j \text{ e zero senão}$$

$$r_{ij}^* = \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \text{ se } i < j \text{ e zero senão}$$

$$b_{ij}^* = \frac{b_i}{a_{ii}}$$

Cr terios de converg ncia

Depois de dividida a matriz pelo elemento da diagonal principal, deve-se ter o **crit rio das linhas** que diz

$$max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}^*| < 1$$

OU ent o o **crit rio das colunas** que diz

$$max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1, i \neq j}^n |a_{ij}^*| < 1$$

Note que qualquer um dos dois crit rios sendo satisfeitos, isso garante que o sistema tem converg ncia.

Definindo uma matriz como estritamente diagonalmente dominante se

$$\sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| < |a_{ii}|$$

e se A   estritamente diagonalmente dominante, ent o A satisfaz o crit rio das linhas, e o sistema converge. Ent o, um bom crit rio de converg ncia pode ser

$$max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}^*| < 1$$

Exemplo

Seja resolver o sistema abaixo, usando o m todo de Jacobi

$$\begin{matrix} 10x & + & 2y & + & z & = & 7 \\ x & + & 5y & + & z & = & -8 \\ 2x & + & 3y & + & 10z & = & 6 \end{matrix}$$

com $x^0 = (0.7, -1.6 \text{ e } 0.6)^t$ e $\epsilon < 0.11$.

Converg ncia ?

$|a_{12}| + |a_{13}| < |a_{11}|$? ou $|2| + |1| < |10|$? R: sim
 $|a_{21}| + |a_{23}| < |a_{22}|$? ou $|1| + |1| < |5|$? R: sim
 $|a_{31}| + |a_{32}| < |a_{33}|$? ou $|2| + |3| < |10|$? R: sim
logo, o sistema convergir !

Solu o

Dividindo cada equa o pelo elemento da diagonal principal, fica

$$\begin{matrix} x & + & 0.2y & + & 0.1z & = & 0.7 \\ 0.2x & + & y & + & 0.2z & = & -1.6 \\ 0.2x & + & 0.3y & + & z & = & 0.6 \end{matrix}$$

Apenas para ilustrar o crit rio das linhas para testar converg ncia (desnecess rio no caso, j  que j  vimos que o sistema converge, mas em tese...) $|a_{12}^*| + |a_{13}^*| = |0.2| + |0.1| = 0.3$ e $|a_{21}^*| + |a_{23}^*| = |0.2| + |0.2| = 0.4$ e $|a_{31}^*| + |a_{32}^*| = |0.2| + |0.3| = 0.5$ e $\Rightarrow max_{1 \leq i \leq n} (0.3, 0.4 \text{ } 0.5) = 0.5 < 1$

Itera es

$x^{k+1} = -0.2y^k - 0.1z^k + 0.7$
 $y^{k+1} = -0.2x^k - 0.2z^k - 1.6$
 $z^{k+1} = -0.2x^k - 0.3y^k + 0.6$
Come ando com $(0.7, -1.6, 0.6)$ obtemos uma primeira aproxima o que   $(0.96, -1.86, 0.94)$ e jogando estes novos valores na f rmula iterativa, obtem-se:

$$\begin{matrix} x \rightarrow 0.7, 0.96, 0.978, 0.9994, 0.9979 \\ y \rightarrow -1.6, -1.86, -1.98, -1.9888, -1.9996 \\ z \rightarrow 0.6, 0.94, 0.966, 0.9984, 0.9968 \end{matrix}$$

O crit rio de parada pode ser $max(x^{k+1} - x^k) < \epsilon$. No exemplo acima 0.0108 < 0.011. Ou seja, neste caso, a solu o procurada   $x = 0.9979$, $y = -1.9996$ e $z = 0.9978$. Salta aos olhos neste caso que se a toler ncia for um pouco menor, a resposta exata ser  encontrada que   $(1, -2, 1)$. Basta lan ar este resultado no sistema original que a exatid o ser  confirmada.

Solu o Python

```
#jacobi
def jacobi(a,b):
    import numpy
    n=len(a) #numero de linhas de a
    # len(a[0])=colunas de a
    xvelho=numpy.zeros((n),float)
    erro=numpy.zeros((n),float)
    xnovo=numpy.zeros((n),float)
    f=numpy.zeros((n,len(a[0])),float)
    d=numpy.zeros((len(a[0])),float)
    tol=0.1
    for i in range(0,n):
        for j in range(0,n):
            if i==j:
                f[i,j]=0
            else:
                f[i,j]=-a[i,j]/a[i,i]
    for i in range(0,n):
        d[i]=b[i]/a[i,i]
    erromax=tol+1
    while erromax>tol:
        for i in range(0,n):
            xnovo[i]=0
            for k in range(0,n):
                xnovo[i]=xnovo[i]+f[i,k]*xvelho[k]
        for i in range(0,n):
            xnovo[i]=xnovo[i]+d[i]
        for i in range(0,n):
            erro[i]=abs(xnovo[i]-xvelho[i])
        erromax=erro[0]
        for i in range(1,n):
            if erro[i]>erromax:
                erromax=erro[i]
        for i in range(0,n):
            xvelho[i]=xnovo[i]
    return(xnovo)
import numpy
# para usar fa a:
# a=numpy.array([[10,7,3],[1,5,4],[3,5,9]],float)
# b=numpy.array([22,33,44],float)
# print(jacobi(a,b))
```

Para voc  fazer

Resolva usando este m todo e anexe a listagem do programa (ou copie no verso desta folha):

$$A = \begin{pmatrix} 112 & 34 & 27 & 26 & 19 \\ 24 & 87 & 33 & 18 & 10 \\ 11 & 29 & 63 & 6 & 16 \\ 15 & 31 & 5 & 82 & 28 \\ 3 & 7 & 9 & 25 & 45 \end{pmatrix}$$

e

$$B = (2522, 2008, 1585, 2061, 852)$$

As respostas encontradas, com $\epsilon < 0.0001$ e su-gest o inicial igual   coluna B s o:

x_1	x_2	x_3	x_4	x_5



110-68993 - 18/04

Sistemas Lineares - Jacobi

Este método é iterativo, ou seja, não exato, já que parte-se de um valor atribuído inicial e mediante buscas locais sucessivas, o mesmo converge para a resposta correta. A diferença entre o resultado sugerido e aquele real, é denominada erro, e pode ser tornada tão pequena quanto se queira. O método entretanto tem um senão, que é um critério de convergência bastante rígido. Se não obedecido o algoritmo não converge para a resposta correta, e portanto o método é inútil.

Considere $A.x = b$ um sistema de quações lineares de ordem n e cujo $det(A) \neq 0$. A maneira extensa de escrever tal sistema é

$$\begin{matrix} a_{11}x_1 & + & a_{12}x_2 & + \dots + & a_{1n}x_n & = & b_1 \\ a_{21}x_1 & + & a_{22}x_2 & + \dots + & a_{2n}x_n & = & b_2 \\ \dots & & & & & & \\ a_{n1}x_1 & + & a_{n2}x_2 & + \dots + & a_{nn}x_n & = & b_n \end{matrix}$$

A matriz A dos coeficientes, pode ser decomposta em $A = L + D + R$, onde

L é a matriz inferior de A (o resto é zero)

D é a matriz contendo apenas a diagonal principal de A , o resto é zero.

R é a matriz superior de A (o resto é zero)

Veja por exemplo, se

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} \therefore L = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 4 & 0 & 0 \\ 7 & 8 & 0 \end{pmatrix},$$

e

$$D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 9 \end{pmatrix}, R = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 6 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Supondo $det(D) \neq 0$, pode-se escrever: $(L + D + R)x = b$ e daqui $Dx = -(L + R)x + b$. e $x = -D^{-1}(L + R)x + D^{-1}b$. Chamando $B = -D^{-1}(L + R)$ e $g = D^{-1}b$ obtem-se a equação geral deste método que é

$$x = Bx + g$$

. Note que é uma equação recursiva (ou iterativa) já que o x aparece nos 2 lados da mesma. A idéia aqui é atribuir um valor a x e com ele calcular um novo x , que é jogado no lugar do x velho e gera um novo x e assim sucessivamente até haver a convergência esperada (de antemão). Como supusemos $det(D) \neq 0$ pode-se dividir cada equação do sistema pelo coeficiente da diagonal principal, resultando

$$A^* = L^* + I + R^*$$

Agora o processo iterativo pode ser definido como

$$x^{k+1} = -(L^* + R^*)x^k + b^*$$

onde os elementos de L^* , R^* e b^* são:

$$l_{ij}^* = \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \text{ se } i > j \text{ e zero senão}$$

$$d_{ij} = a_{ij} \text{ se } i = j \text{ e zero senão}$$

$$r_{ij}^* = \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \text{ se } i < j \text{ e zero senão}$$

$$b_{ij}^* = \frac{b_i}{a_{ii}}$$

Cr terios de converg ncia

Depois de dividida a matriz pelo elemento da diagonal principal, deve-se ter o **crit rio das linhas** que diz

$$max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}^*| < 1$$

OU ent o o **crit rio das colunas** que diz

$$max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1, i \neq j}^n |a_{ij}^*| < 1$$

Note que qualquer um dos dois crit rios sendo satisfeitos, isso garante que o sistema tem converg ncia.

Definindo uma matriz como estritamente diagonalmente dominante se

$$\sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| < |a_{ii}|$$

e se A   estritamente diagonalmente dominante, ent o A satisfaz o crit rio das linhas, e o sistema converge. Ent o, um bom crit rio de converg ncia pode ser

$$max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}^*| < 1$$

Exemplo

Seja resolver o sistema abaixo, usando o m todo de Jacobi

$$\begin{matrix} 10x & + & 2y & + & z & = & 7 \\ x & + & 5y & + & z & = & -8 \\ 2x & + & 3y & + & 10z & = & 6 \end{matrix}$$

com $x^0 = (0.7, -1.6 \text{ e } 0.6)^t$ e $\epsilon < 0.11$.

Converg ncia ?

$|a_{12}| + |a_{13}| < |a_{11}|$? ou $|2| + |1| < |10|$? R: sim
 $|a_{21}| + |a_{23}| < |a_{22}|$? ou $|1| + |1| < |5|$? R: sim
 $|a_{31}| + |a_{32}| < |a_{33}|$? ou $|2| + |3| < |10|$? R: sim
logo, o sistema convergir !

Solu o

Dividindo cada equa o pelo elemento da diagonal principal, fica

$$\begin{matrix} x & + & 0.2y & + & 0.1z & = & 0.7 \\ 0.2x & + & y & + & 0.2z & = & -1.6 \\ 0.2x & + & 0.3y & + & z & = & 0.6 \end{matrix}$$

Apenas para ilustrar o crit rio das linhas para testar converg ncia (desnecess rio no caso, j  que j  vimos que o sistema converge, mas em tese...) $|a_{12}^*| + |a_{13}^*| = |0.2| + |0.1| = 0.3$ e $|a_{21}^*| + |a_{23}^*| = |0.2| + |0.2| = 0.4$ e $|a_{31}^*| + |a_{32}^*| = |0.2| + |0.3| = 0.5$ e $\Rightarrow max_{1 \leq i \leq n} (0.3, 0.4 \text{ } 0.5) = 0.5 < 1$

Itera es

$x^{k+1} = -0.2y^k - 0.1z^k + 0.7$
 $y^{k+1} = -0.2x^k - 0.2z^k - 1.6$
 $z^{k+1} = -0.2x^k - 0.3y^k + 0.6$
Come ando com $(0.7, -1.6, 0.6)$ obtemos uma primeira aproxima o que   $(0.96, -1.86, 0.94)$ e jogando estes novos valores na f rmula iterativa, obtem-se:

$$\begin{matrix} x \rightarrow 0.7, 0.96, 0.978, 0.9994, 0.9979 \\ y \rightarrow -1.6, -1.86, -1.98, -1.9888, -1.9996 \\ z \rightarrow 0.6, 0.94, 0.966, 0.9984, 0.9968 \end{matrix}$$

O crit rio de parada pode ser $max(x^{k+1} - x^k) < \epsilon$. No exemplo acima 0.0108 < 0.011. Ou seja, neste caso, a solu o procurada   $x = 0.9979$, $y = -1.9996$ e $z = 0.9978$. Salta aos olhos neste caso que se a toler ncia for um pouco menor, a resposta exata ser  encontrada que   $(1, -2, 1)$. Basta lan ar este resultado no sistema original que a exatid o ser  confirmada.

Solu o Python

```
#jacobi
def jacobi(a,b):
    import numpy
    n=len(a) #numero de linhas de a
    # len(a[0])=colunas de a
    xvelho=numpy.zeros((n),float)
    erro=numpy.zeros((n),float)
    xnovo=numpy.zeros((n),float)
    f=numpy.zeros((n,len(a[0])),float)
    d=numpy.zeros((len(a[0])),float)
    tol=0.1
    for i in range(0,n):
        for j in range(0,n):
            if i==j:
                f[i,j]=0
            else:
                f[i,j]=-a[i,j]/a[i,i]
    for i in range(0,n):
        d[i]=b[i]/a[i,i]
    erromax=tol+1
    while erromax>tol:
        for i in range(0,n):
            xnovo[i]=0
            for k in range(0,n):
                xnovo[i]=xnovo[i]+f[i,k]*xvelho[k]
        for i in range(0,n):
            xnovo[i]=xnovo[i]+d[i]
        for i in range(0,n):
            erro[i]=abs(xnovo[i]-xvelho[i])
        erromax=erro[0]
        for i in range(1,n):
            if erro[i]>erromax:
                erromax=erro[i]
        for i in range(0,n):
            xvelho[i]=xnovo[i]
        return(xnovo)
    import numpy
    # para usar fa a:
    # a=numpy.array([[10,7,3],[1,5,4],[3,5,9]],float)
    # b=numpy.array([22,33,44],float)
    # print(jacobi(a,b))
```

Para voc  fazer

Resolva usando este m todo e anexe a listagem do programa (ou copie no verso desta folha):

$$A = \begin{pmatrix} 75 & 28 & 21 & 5 & 20 \\ 23 & 89 & 14 & 17 & 33 \\ 6 & 12 & 30 & 7 & 1 \\ 27 & 15 & 9 & 56 & 3 \\ 19 & 13 & 10 & 25 & 71 \end{pmatrix}$$

e

$$B = (1692, 1956, 711, 1204, 1868)$$

As respostas encontradas, com $\epsilon < 0.0001$ e su-gest o inicial igual   coluna B s o:

x_1	x_2	x_3	x_4	x_5



Sistemas Lineares - Jacobi

Este método é iterativo, ou seja, não exato, já que parte-se de um valor atribuído inicial e mediante buscas locais sucessivas, o mesmo converge para a resposta correta. A diferença entre o resultado sugerido e aquele real, é denominada erro, e pode ser tornada tão pequena quanto se queira. O método entretanto tem um senão, que é um critério de convergência bastante rígido. Se não obedecido o algoritmo não converge para a resposta correta, e portanto o método é inútil.

Considere $A.x = b$ um sistema de quações lineares de ordem n e cujo $det(A) \neq 0$. A maneira extensa de escrever tal sistema é

$$\begin{matrix} a_{11}x_1 & + & a_{12}x_2 & + \dots + & a_{1n}x_n & = & b_1 \\ a_{21}x_1 & + & a_{22}x_2 & + \dots + & a_{2n}x_n & = & b_2 \\ \dots & & & & & & \\ a_{n1}x_1 & + & a_{n2}x_2 & + \dots + & a_{nn}x_n & = & b_n \end{matrix}$$

A matriz A dos coeficientes, pode ser decomposta em $A = L + D + R$, onde

L é a matriz inferior de A (o resto é zero)

D é a matriz contendo apenas a diagonal principal de A , o resto é zero.

R é a matriz superior de A (o resto é zero)

Veja por exemplo, se

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} \therefore L = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 4 & 0 & 0 \\ 7 & 8 & 0 \end{pmatrix},$$

e

$$D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 9 \end{pmatrix}, R = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 6 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Supondo $det(D) \neq 0$, pode-se escrever: $(L + D + R)x = b$ e daqui $Dx = -(L + R)x + b$. e $x = -D^{-1}(L + R)x + D^{-1}b$. Chamando $B = -D^{-1}(L + R)$ e $g = D^{-1}b$ obtem-se a equação geral deste método que é

$$x = Bx + g$$

. Note que é uma equação recursiva (ou iterativa) já que o x aparece nos 2 lados da mesma. A idéia aqui é atribuir um valor a x e com ele calcular um novo x , que é jogado no lugar do x velho e gera um novo x e assim sucessivamente até haver a convergência esperada (de antemão). Como supusemos $det(D) \neq 0$ pode-se dividir cada equação do sistema pelo coeficiente da diagonal principal, resultando

$$A^* = L^* + I + R^*$$

Agora o processo iterativo pode ser definido como

$$x^{k+1} = -(L^* + R^*)x^k + b^*$$

onde os elementos de L^* , R^* e b^* são:

$$l_{ij}^* = \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \text{ se } i > j \text{ e zero senão}$$

$$d_{ij} = a_{ij} \text{ se } i = j \text{ e zero senão}$$

$$r_{ij}^* = \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \text{ se } i < j \text{ e zero senão}$$

$$b_{ij}^* = \frac{b_i}{a_{ii}}$$

Cr terios de converg ncia

Depois de dividida a matriz pelo elemento da diagonal principal, deve-se ter o **crit rio das linhas** que diz

$$\max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}^*| < 1$$

OU ent o o **crit rio das colunas** que diz

$$\max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1, i \neq j}^n |a_{ij}^*| < 1$$

Note que qualquer um dos dois crit rios sendo satisfeitos, isso garante que o sistema tem converg ncia.

Definindo uma matriz como estritamente diagonalmente dominante se

$$\sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| < |a_{ii}|$$

e se A   estritamente diagonalmente dominante, ent o A satisfaz o crit rio das linhas, e o sistema converge. Ent o, um bom crit rio de converg ncia pode ser

$$\max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}^*| < 1$$

Exemplo

Seja resolver o sistema abaixo, usando o m todo de Jacobi

$$\begin{matrix} 10x & + & 2y & + & z & = & 7 \\ x & + & 5y & + & z & = & -8 \\ 2x & + & 3y & + & 10z & = & 6 \end{matrix}$$

com $x^0 = (0.7, -1.6 \text{ e } 0.6)^t$ e $\epsilon < 0.11$.

Converg ncia ?

$|a_{12}| + |a_{13}| < |a_{11}|$? ou $|2| + |1| < |10|$? R: sim
 $|a_{21}| + |a_{23}| < |a_{22}|$? ou $|1| + |1| < |5|$? R: sim
 $|a_{31}| + |a_{32}| < |a_{33}|$? ou $|2| + |3| < |10|$? R: sim
logo, o sistema convergir !

Solu  o

Dividindo cada equa  o pelo elemento da diagonal principal, fica

$$\begin{matrix} x & + & 0.2y & + & 0.1z & = & 0.7 \\ 0.2x & + & y & + & 0.2z & = & -1.6 \\ 0.2x & + & 0.3y & + & z & = & 0.6 \end{matrix}$$

Apenas para ilustrar o crit rio das linhas para testar converg ncia (desnecess rio no caso, j  que j  vimos que o sistema converge, mas em tese...) $|a_{12}^*| + |a_{13}^*| = |0.2| + |0.1| = 0.3$ e $|a_{21}^*| + |a_{23}^*| = |0.2| + |0.2| = 0.4$ e $|a_{31}^*| + |a_{32}^*| = |0.2| + |0.3| = 0.5$ e $\Rightarrow \max_{1 \leq i \leq n} (0.3, 0.4 \text{ } 0.5) = 0.5 < 1$

Itera  es

$x^{k+1} = -0.2y^k - 0.1z^k + 0.7$
 $y^{k+1} = -0.2x^k - 0.2z^k - 1.6$
 $z^{k+1} = -0.2x^k - 0.3y^k + 0.6$
Come ando com $(0.7, -1.6, 0.6)$ obtemos uma primeira aproxima  o que   $(0.96, -1.86, 0.94)$ e jogando estes novos valores na f rmula iterativa, obtem-se:

$$\begin{matrix} x \rightarrow 0.7, 0.96, 0.978, 0.9994, 0.9979 \\ y \rightarrow -1.6, -1.86, -1.98, -1.9888, -1.9996 \\ z \rightarrow 0.6, 0.94, 0.966, 0.9984, 0.9968 \end{matrix}$$

O crit rio de parada pode ser $\max(x^{k+1} - x^k) < \epsilon$. No exemplo acima $0.0108 < 0.011$. Ou seja, neste caso, a solu  o procurada   $x = 0.9979$, $y = -1.9996$ e $z = 0.9978$. Salta aos olhos neste caso que se a toler ncia for um pouco menor, a resposta exata ser  encontrada que   $(1, -2, 1)$. Basta lan ar este resultado no sistema original que a exatid o ser  confirmada.

Solu  o Python

```
#jacobi
def jacobi(a,b):
    import numpy
    n=len(a) #numero de linhas de a
    # len(a[0])=colunas de a
    xvelho=numpy.zeros((n),float)
    erro=numpy.zeros((n),float)
    xnovo=numpy.zeros((n),float)
    f=numpy.zeros((n,len(a[0])),float)
    d=numpy.zeros((len(a[0])),float)
    tol=0.1
    for i in range(0,n):
        for j in range(0,n):
            if i==j:
                f[i,j]=0
            else:
                f[i,j]=-a[i,j]/a[i,i]
    for i in range(0,n):
        d[i]=b[i]/a[i,i]
    erromax=tol+1
    while erromax>tol:
        for i in range(0,n):
            xnovo[i]=0
            for k in range(0,n):
                xnovo[i]=xnovo[i]+f[i,k]*xvelho[k]
        for i in range(0,n):
            xnovo[i]=xnovo[i]+d[i]
        for i in range(0,n):
            erro[i]=abs(xnovo[i]-xvelho[i])
        erromax=erro[0]
        for i in range(1,n):
            if erro[i]>erromax:
                erromax=erro[i]
        for i in range(0,n):
            xvelho[i]=xnovo[i]
        return(xnovo)
    import numpy
    # para usar fa a:
    # a=numpy.array([[10,7,3],[1,5,4],[3,5,9]],float)
    # b=numpy.array([22,33,44],float)
    # print(jacobi(a,b))
```

  Para voc  fazer

Resolva usando este m todo e anexe a listagem do programa (ou copie no verso desta folha):

$$A = \begin{pmatrix} 66 & 27 & 8 & 12 & 15 \\ 16 & 99 & 33 & 22 & 26 \\ 35 & 5 & 94 & 31 & 18 \\ 29 & 2 & 34 & 92 & 25 \\ 7 & 4 & 1 & 9 & 25 \end{pmatrix}$$

e

$$B = (692, 1561, 817, 880, 289)$$

As respostas encontradas, com $\epsilon < 0.0001$ e su-gest o inicial igual   coluna B s o:

x_1	x_2	x_3	x_4	x_5



Sistemas Lineares - Jacobi

Este método é iterativo, ou seja, não exato, já que parte-se de um valor atribuído inicial e mediante buscas locais sucessivas, o mesmo converge para a resposta correta. A diferença entre o resultado sugerido e aquele real, é denominada erro, e pode ser tornada tão pequena quanto se queira. O método entretanto tem um senão, que é um critério de convergência bastante rígido. Se não obedecido o algoritmo não converge para a resposta correta, e portanto o método é inútil.

Considere $A.x = b$ um sistema de quações lineares de ordem n e cujo $det(A) \neq 0$. A maneira extensa de escrever tal sistema é

$$\begin{matrix} a_{11}x_1 & + & a_{12}x_2 & + \dots + & a_{1n}x_n & = & b_1 \\ a_{21}x_1 & + & a_{22}x_2 & + \dots + & a_{2n}x_n & = & b_2 \\ \dots & & & & & & \\ a_{n1}x_1 & + & a_{n2}x_2 & + \dots + & a_{nn}x_n & = & b_n \end{matrix}$$

A matriz A dos coeficientes, pode ser decomposta em $A = L + D + R$, onde

L é a matriz inferior de A (o resto é zero)
 D é a matriz contendo apenas a diagonal principal de A , o resto é zero.

R é a matriz superior de A (o resto é zero)

Veja por exemplo, se

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} \therefore L = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 4 & 0 & 0 \\ 7 & 8 & 0 \end{pmatrix},$$

e

$$D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 9 \end{pmatrix}, R = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 6 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Supondo $det(D) \neq 0$, pode-se escrever: $(L + D + R)x = b$ e daqui $Dx = -(L + R)x + b$. e $x = -D^{-1}(L + R)x + D^{-1}b$. Chamando $B = -D^{-1}(L + R)$ e $g = D^{-1}b$ obtem-se a equação geral deste método que é

$$x = Bx + g$$

. Note que é uma equação recursiva (ou iterativa) já que o x aparece nos 2 lados da mesma. A idéia aqui é atribuir um valor a x e com ele calcular um novo x , que é jogado no lugar do x velho e gera um novo x e assim sucessivamente até haver a convergência esperada (de antemão). Como supusemos $det(D) \neq 0$ pode-se dividir cada equação do sistema pelo coeficiente da diagonal principal, resultando

$$A^* = L^* + I + R^*$$

Agora o processo iterativo pode ser definido como

$$x^{k+1} = -(L^* + R^*)x^k + b^*$$

onde os elementos de L^* , R^* e b^* são:

$$l_{ij}^* = \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \text{ se } i > j \text{ e zero senão}$$

$$d_{ij} = a_{ij} \text{ se } i = j \text{ e zero senão}$$

$$r_{ij}^* = \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \text{ se } i < j \text{ e zero senão}$$

$$b_{ij}^* = \frac{b_i}{a_{ii}}$$

Cr terios de converg ncia

Depois de dividida a matriz pelo elemento da diagonal principal, deve-se ter o **cr terio das linhas** que diz

$$max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}^*| < 1$$

OU ent o o **cr terio das colunas** que diz

$$max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1, i \neq j}^n |a_{ij}^*| < 1$$

Note que qualquer um dos dois cr terios sendo satisfeitos, isso garante que o sistema tem converg ncia.

Definindo uma matriz como estritamente diagonalmente dominante se

$$\sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| < |a_{ii}|$$

e se A   estritamente diagonalmente dominante,  nt o A satisfaz o cr terio das linhas, e o sistema converge. Ent o, um bom cr terio de converg ncia pode ser

$$max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}^*| < 1$$

Exemplo

Seja resolver o sistema abaixo, usando o m todo de Jacobi

$$\begin{matrix} 10x & + & 2y & + & z & = & 7 \\ x & + & 5y & + & z & = & -8 \\ 2x & + & 3y & + & 10z & = & 6 \end{matrix}$$

com $x^0 = (0.7, -1.6 \text{ e } 0.6)^t$ e $\epsilon < 0.11$.

Converg ncia ?

$|a_{12}| + |a_{13}| < |a_{11}|$? ou $|2| + |1| < |10|$? R: sim
 $|a_{21}| + |a_{23}| < |a_{22}|$? ou $|1| + |1| < |5|$? R: sim
 $|a_{31}| + |a_{32}| < |a_{33}|$? ou $|2| + |3| < |10|$? R: sim
logo, o sistema convergir !

Solu  o

Dividindo cada equa  o pelo elemento da diagonal principal, fica

$$\begin{matrix} x & + & 0.2y & + & 0.1z & = & 0.7 \\ 0.2x & + & y & + & 0.2z & = & -1.6 \\ 0.2x & + & 0.3y & + & z & = & 0.6 \end{matrix}$$

Apenas para ilustrar o cr terio das linhas para testar converg ncia (desnecess rio no caso, j  que j  vimos que o sistema converge, mas em tese...)

$|a_{12}^*| + |a_{13}^*| = |0.2| + |0.1| = 0.3$ e
 $|a_{21}^*| + |a_{23}^*| = |0.2| + |0.2| = 0.4$ e
 $|a_{31}^*| + |a_{32}^*| = |0.2| + |0.3| = 0.5$ e
 $\Rightarrow max_{1 \leq i \leq n} (0.3, 0.4 \text{ e } 0.5) = 0.5 < 1$

Itera   es

$$\begin{matrix} x^{k+1} & = & -0.2y^k - 0.1z^k + 0.7 \\ y^{k+1} & = & -0.2x^k - 0.2z^k - 1.6 \\ z^{k+1} & = & -0.2x^k - 0.3y^k + 0.6 \end{matrix}$$

Come ando com $(0.7, -1.6, 0.6)$ obtemos uma primeira aproxima  o que   $(0.96, -1.86, 0.94)$ e jogando estes novos valores na f rmula iterativa, obtem-se:

$$\begin{matrix} x \rightarrow 0.7, 0.96, 0.978, 0.9994, 0.9979 \\ y \rightarrow -1.6, -1.86, -1.98, -1.9888, -1.9996 \\ z \rightarrow 0.6, 0.94, 0.966, 0.9984, 0.9968 \end{matrix}$$

O cr terio de parada pode ser $max(x^{k+1} - x^k) < \epsilon$. No exemplo acima $0.0108 < 0.011$. Ou seja, neste caso, a solu  o procurada   $x = 0.9979$, $y = -1.9996$ e $z = 0.9978$. Salta aos olhos neste caso que se a toler ncia for um pouco menor, a resposta exata ser  encontrada que   $(1, -2, 1)$. Basta lan ar este resultado no sistema original que a exatid o ser  confirmada.

Solu  o Python

```
#jacobi
def jacobi(a,b):
    import numpy
    n=len(a) #numero de linhas de a
    # len(a[0])=colunas de a
    xvelho=numpy.zeros((n),float)
    erro=numpy.zeros((n),float)
    xnovo=numpy.zeros((n),float)
    f=numpy.zeros((n,len(a[0])),float)
    d=numpy.zeros((len(a[0])),float)
    tol=0.1
    for i in range(0,n):
        for j in range(0,n):
            if i==j:
                f[i,j]=0
            else:
                f[i,j]=-a[i,j]/a[i,i]
    for i in range(0,n):
        d[i]=b[i]/a[i,i]
    erromax=tol+1
    while erromax>tol:
        for i in range(0,n):
            xnovo[i]=0
            for k in range(0,n):
                xnovo[i]=xnovo[i]+f[i,k]*xvelho[k]
        for i in range(0,n):
            xnovo[i]=xnovo[i]+d[i]
        for i in range(0,n):
            erro[i]=abs(xnovo[i]-xvelho[i])
        erromax=erro[0]
        for i in range(1,n):
            if erro[i]>erromax:
                erromax=erro[i]
        for i in range(0,n):
            xvelho[i]=xnovo[i]
        return (xnovo)
    import numpy
    # para usar fa a:
    # a=numpy.array([[10,7,3],[1,5,4],[3,5,9]],float)
    # b=numpy.array([22,33,44],float)
    # print(jacobi(a,b))
```

  Para voc  fazer

Resolva usando este m todo e anexe a listagem do programa (ou copie no verso desta folha):

$$A = \begin{pmatrix} 71 & 14 & 35 & 5 & 10 \\ 24 & 65 & 29 & 2 & 9 \\ 26 & 17 & 65 & 8 & 12 \\ 19 & 30 & 15 & 84 & 18 \\ 16 & 21 & 7 & 1 & 48 \end{pmatrix}$$

e

$$B = (941, 1321, 1122, 1639, 938)$$

As respostas encontradas, com $\epsilon < 0.0001$ e su-gest o inicial igual   coluna B s o:

x_1	x_2	x_3	x_4	x_5



110-69022 - 18/04

Sistemas Lineares - Jacobi

Este método é iterativo, ou seja, não exato, já que parte-se de um valor atribuído inicial e mediante buscas locais sucessivas, o mesmo converge para a resposta correta. A diferença entre o resultado sugerido e aquele real, é denominada erro, e pode ser tornada tão pequena quanto se queira. O método entretanto tem um senão, que é um critério de convergência bastante rígido. Se não obedecido o algoritmo não converge para a resposta correta, e portanto o método é inútil.

Considere $A.x = b$ um sistema de quações lineares de ordem n e cujo $det(A) \neq 0$. A maneira extensa de escrever tal sistema é

$$\begin{array}{ccccccccc} a_{11}x_1 & + & a_{12}x_2 & + \dots + & a_{1n}x_n & = & b_1 \\ a_{21}x_1 & + & a_{22}x_2 & + \dots + & a_{2n}x_n & = & b_2 \\ \dots & & & & & & \\ a_{n1}x_1 & + & a_{n2}x_2 & + \dots + & a_{nn}x_n & = & b_n \end{array}$$

A matriz A dos coeficientes, pode ser decomposta em $A = L + D + R$, onde

L é a matriz inferior de A (o resto é zero)

D é a matriz contendo apenas a diagonal principal de A , o resto é zero.

R é a matriz superior de A (o resto é zero)

Veja por exemplo, se

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} \therefore L = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 4 & 0 & 0 \\ 7 & 8 & 0 \end{pmatrix},$$

e

$$D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 9 \end{pmatrix}, R = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 6 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Supondo $det(D) \neq 0$, pode-se escrever: $(L + D + R)x = b$ e daqui $Dx = -(L + R)x + b$. e $x = -D^{-1}(L + R)x + D^{-1}b$. Chamando $B = -D^{-1}(L + R)$ e $g = D^{-1}.b$ obtem-se a equação geral deste método que é

$$x = Bx + g$$

. Note que é uma equação recursiva (ou iterativa) já que o x aparece nos 2 lados da mesma. A idéia aqui é atribuir um valor a x e com ele calcular um novo x , que é jogado no lugar do x velho e gera um novo x e assim sucessivamente até haver a convergência esperada (de antemão). Como supusemos $det(D) \neq 0$ pode-se dividir cada equação do sistema pelo coeficiente da diagonal principal, resultando

$$A^* = L^* + I + R^*$$

Agora o processo iterativo pode ser definido como

$$x^{k+1} = -(L^* + R^*)x^k + b^*$$

onde os elementos de L^* , R^* e b^* são:

$$l_{ij}^* = \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \text{ se } i > j \text{ e zero senão}$$

$$d_{ij} = a_{ij} \text{ se } i = j \text{ e zero senão}$$

$$r_{ij}^* = \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \text{ se } i < j \text{ e zero senão}$$

$$b_{ij}^* = \frac{b_i}{a_{ii}}$$

Cr terios de converg ncia

Depois de dividida a matriz pelo elemento da diagonal principal, deve-se ter o **crit rio das linhas** que diz

$$max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}^*| < 1$$

OU ent o o **crit rio das colunas** que diz

$$max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1, i \neq j}^n |a_{ij}^*| < 1$$

Note que qualquer um dos dois crit rios sendo satisfeitos, isso garante que o sistema tem converg ncia.

Definindo uma matriz como estritamente diagonalmente dominante se

$$\sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| < |a_{ii}|$$

e se A   estritamente diagonalmente dominante, ent o A satisfaz o crit rio das linhas, e o sistema converge. Ent o, um bom crit rio de converg ncia pode ser

$$max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}^*| < 1$$

Exemplo

Seja resolver o sistema abaixo, usando o m todo de Jacobi

$$\begin{array}{ccccccc} 10x & + & 2y & + & z & = & 7 \\ x & + & 5y & + & z & = & -8 \\ 2x & + & 3y & + & 10z & = & 6 \end{array}$$

com $x^0 = (0.7, -1.6 \text{ e } 0.6)^t$ e $\epsilon < 0.11$.

Converg ncia ?

$|a_{12}| + |a_{13}| < |a_{11}|$? ou $|2| + |1| < |10|$? R: sim
 $|a_{21}| + |a_{23}| < |a_{22}|$? ou $|1| + |1| < |5|$? R: sim
 $|a_{31}| + |a_{32}| < |a_{33}|$? ou $|2| + |3| < |10|$? R: sim
logo, o sistema convergir !

Solu o

Dividindo cada equa o pelo elemento da diagonal principal, fica

$$\begin{array}{ccccccc} x & + & 0.2y & + & 0.1z & = & 0.7 \\ 0.2x & + & y & + & 0.2z & = & -1.6 \\ 0.2x & + & 0.3y & + & z & = & 0.6 \end{array}$$

Apenas para ilustrar o crit rio das linhas para testar converg ncia (desnecess rio no caso, j  que j  vimos que o sistema converge, mas em tese...) $|a_{12}^*| + |a_{13}^*| = |0.2| + |0.1| = 0.3$ e $|a_{21}^*| + |a_{23}^*| = |0.2| + |0.2| = 0.4$ e $|a_{31}^*| + |a_{32}^*| = |0.2| + |0.3| = 0.5$ e $\Rightarrow max_{1 \leq i \leq n} (0.3, 0.4 \text{ } 0.5) = 0.5 < 1$

Itera es

$x^{k+1} = -0.2y^k - 0.1z^k + 0.7$
 $y^{k+1} = -0.2x^k - 0.2z^k - 1.6$
 $z^{k+1} = -0.2x^k - 0.3y^k + 0.6$
Come ando com $(0.7, -1.6, 0.6)$ obtemos uma primeira aproxima o que   $(0.96, -1.86, 0.94)$ e jogando estes novos valores na f rmula iterativa, obtem-se:

$$\begin{array}{l} x \rightarrow 0.7, \text{ } 0.96, \text{ } 0.978, \text{ } 0.9994, \text{ } 0.9979 \\ y \rightarrow -1.6, \text{ } -1.86, \text{ } -1.98, \text{ } -1.9888, \text{ } -1.9996 \\ z \rightarrow 0.6, \text{ } 0.94, \text{ } 0.966, \text{ } 0.9984, \text{ } 0.9968 \end{array}$$

O crit rio de parada pode ser $max(x^{k+1} - x^k) < \epsilon$. No exemplo acima 0.0108 < 0.011. Ou seja, neste caso, a solu o procurada   $x = 0.9979$, $y = -1.9996$ e $z = 0.9978$. Salta aos olhos neste caso que se a toler ncia for um pouco menor, a resposta exata ser  encontrada que   $(1, -2, 1)$. Basta lan ar este resultado no sistema original que a exatid o ser  confirmada.

Solu o Python

```
#jacobi
def jacobi(a,b):
    import numpy
    n=len(a) #numero de linhas de a
    # len(a[0])=colunas de a
    xvelho=numpy.zeros((n),float)
    erro=numpy.zeros((n),float)
    xnovo=numpy.zeros((n),float)
    f=numpy.zeros((n,len(a[0])),float)
    d=numpy.zeros((len(a[0])),float)
    tol=0.1
    for i in range(0,n):
        for j in range(0,n):
            if i==j:
                f[i,j]=0
            else:
                f[i,j]=-a[i,j]/a[i,i]
    for i in range(0,n):
        d[i]=b[i]/a[i,i]
    erromax=tol+1
    while erromax>tol:
        for i in range(0,n):
            xnovo[i]=0
            for k in range(0,n):
                xnovo[i]=xnovo[i]+f[i,k]*xvelho[k]
        for i in range(0,n):
            xnovo[i]=xnovo[i]+d[i]
        for i in range(0,n):
            erro[i]=abs(xnovo[i]-xvelho[i])
        erromax=erro[0]
        for i in range(1,n):
            if erro[i]>erromax:
                erromax=erro[i]
        for i in range(0,n):
            xvelho[i]=xnovo[i]
        return(xnovo)
    import numpy
    # para usar fa a:
    # a=numpy.array([[10,7,3],[1,5,4],[3,5,9]],float)
    # b=numpy.array([22,33,44],float)
    # print(jacobi(a,b))
```

  Para voc  fazer

Resolva usando este m todo e anexe a listagem do programa (ou copie no verso desta folha):

$$A = \begin{pmatrix} 83 & 13 & 32 & 9 & 27 \\ 12 & 72 & 16 & 18 & 24 \\ 35 & 21 & 99 & 25 & 15 \\ 20 & 22 & 17 & 66 & 6 \\ 30 & 23 & 10 & 2 & 70 \end{pmatrix}$$

e

$$B = (1789, 1914, 1903, 1828, 1836)$$

As respostas encontradas, com $\epsilon < 0.0001$ e su-gest o inicial igual   coluna B s o:

x_1	x_2	x_3	x_4	x_5



110-69208 - 18/04

Sistemas Lineares - Jacobi

Este método é iterativo, ou seja, não exato, já que parte-se de um valor atribuído inicial e mediante buscas locais sucessivas, o mesmo converge para a resposta correta. A diferença entre o resultado sugerido e aquele real, é denominada erro, e pode ser tornada tão pequena quanto se queira. O método entretanto tem um senão, que é um critério de convergência bastante rígido. Se não obedecido o algoritmo não converge para a resposta correta, e portanto o método é inútil.

Considere $A.x = b$ um sistema de quações lineares de ordem n e cujo $det(A) \neq 0$. A maneira extensa de escrever tal sistema é

$$\begin{matrix} a_{11}x_1 & + & a_{12}x_2 & + \dots + & a_{1n}x_n & = & b_1 \\ a_{21}x_1 & + & a_{22}x_2 & + \dots + & a_{2n}x_n & = & b_2 \\ \dots & & & & & & \\ a_{n1}x_1 & + & a_{n2}x_2 & + \dots + & a_{nn}x_n & = & b_n \end{matrix}$$

A matriz A dos coeficientes, pode ser decomposta em $A = L + D + R$, onde

- L é a matriz inferior de A (o resto é zero)
- D é a matriz contendo apenas a diagonal principal de A , o resto é zero.
- R é a matriz superior de A (o resto é zero)

Veja por exemplo, se

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} \therefore L = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 4 & 0 & 0 \\ 7 & 8 & 0 \end{pmatrix},$$

e

$$D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 9 \end{pmatrix}, R = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 6 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Supondo $det(D) \neq 0$, pode-se escrever: $(L + D + R)x = b$ e daqui $Dx = -(L + R)x + b$. e $x = -D^{-1}(L + R)x + D^{-1}b$. Chamando $B = -D^{-1}(L + R)$ e $g = D^{-1}.b$ obtem-se a equação geral deste método que é

$$x = Bx + g$$

. Note que é uma equação recursiva (ou iterativa) já que o x aparece nos 2 lados da mesma. A idéia aqui é atribuir um valor a x e com ele calcular um novo x , que é jogado no lugar do x velho e gera um novo x e assim sucessivamente até haver a convergência esperada (de antemão). Como supusemos $det(D) \neq 0$ pode-se dividir cada equação do sistema pelo coeficiente da diagonal principal, resultando

$$A^* = L^* + I + R^*$$

Agora o processo iterativo pode ser definido como

$$x^{k+1} = -(L^* + R^*)x^k + b^*$$

onde os elementos de L^* , R^* e b^* são:

$$l_{ij}^* = \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \text{ se } i > j \text{ e zero senão}$$

$$d_{ij} = a_{ij} \text{ se } i = j \text{ e zero senão}$$

$$r_{ij}^* = \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \text{ se } i < j \text{ e zero senão}$$

$$b_{ij}^* = \frac{b_i}{a_{ii}}$$

Cr terios de converg ncia

Depois de dividida a matriz pelo elemento da diagonal principal, deve-se ter o **crit rio das linhas** que diz

$$max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}^*| < 1$$

OU ent o o **crit rio das colunas** que diz

$$max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1, i \neq j}^n |a_{ij}^*| < 1$$

Note que qualquer um dos dois crit rios sendo satisfeitos, isso garante que o sistema tem converg ncia.

Definindo uma matriz como estritamente diagonalmente dominante se

$$\sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| < |a_{ii}|$$

e se A   estritamente diagonalmente dominante,  nt o A satisfaz o crit rio das linhas, e o sistema converge. Ent o, um bom crit rio de converg ncia pode ser

$$max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}^*| < 1$$

Exemplo

Seja resolver o sistema abaixo, usando o m todo de Jacobi

$$\begin{matrix} 10x & + & 2y & + & z & = & 7 \\ x & + & 5y & + & z & = & -8 \\ 2x & + & 3y & + & 10z & = & 6 \end{matrix}$$

com $x^0 = (0.7, -1.6 \text{ e } 0.6)^t$ e $\epsilon < 0.11$.

Converg ncia ?

$|a_{12}| + |a_{13}| < |a_{11}|$? ou $|2| + |1| < |10|$? R: sim
 $|a_{21}| + |a_{23}| < |a_{22}|$? ou $|1| + |1| < |5|$? R: sim
 $|a_{31}| + |a_{32}| < |a_{33}|$? ou $|2| + |3| < |10|$? R: sim
logo, o sistema convergir !

Solu o

Dividindo cada equa o pelo elemento da diagonal principal, fica

$$\begin{matrix} x & + & 0.2y & + & 0.1z & = & 0.7 \\ 0.2x & + & y & + & 0.2z & = & -1.6 \\ 0.2x & + & 0.3y & + & z & = & 0.6 \end{matrix}$$

Apenas para ilustrar o crit rio das linhas para testar converg ncia (desnecess rio no caso, j  que j  vimos que o sistema converge, mas em tese...)

$|a_{12}^*| + |a_{13}^*| = |0.2| + |0.1| = 0.3$ e
 $|a_{21}^*| + |a_{23}^*| = |0.2| + |0.2| = 0.4$ e
 $|a_{31}^*| + |a_{32}^*| = |0.2| + |0.3| = 0.5$ e
 $\Rightarrow max_{1 \leq i \leq n} (0.3, 0.4 \text{ e } 0.5) = 0.5 < 1$

Itera es

$x^{k+1} = -0.2y^k - 0.1z^k + 0.7$
 $y^{k+1} = -0.2x^k - 0.2z^k - 1.6$
 $z^{k+1} = -0.2x^k - 0.3y^k + 0.6$
Come ando com $(0.7, -1.6, 0.6)$ obtemos uma primeira aproxima o que   $(0.96, -1.86, 0.94)$ e jogando estes novos valores na f rmula iterativa, obtem-se:

$$\begin{matrix} x \rightarrow 0.7, 0.96, 0.978, 0.9994, 0.9979 \\ y \rightarrow -1.6, -1.86, -1.98, -1.9888, -1.9996 \\ z \rightarrow 0.6, 0.94, 0.966, 0.9984, 0.9968 \end{matrix}$$

O crit rio de parada pode ser $max(x^{k+1} - x^k) < \epsilon$. No exemplo acima $0.0108 < 0.011$. Ou seja, neste caso, a solu o procurada   $x = 0.9979$, $y = -1.9996$ e $z = 0.9978$. Salta aos olhos neste caso que se a toler ncia for um pouco menor, a resposta exata ser  encontrada que   $(1, -2, 1)$. Basta lan ar este resultado no sistema original que a exatid o ser  confirmada.

Solu o Python

```
#jacobi
def jacobi(a,b):
    import numpy
    n=len(a) #numero de linhas de a
    # len(a[0])=colunas de a
    xvelho=numpy.zeros((n),float)
    erro=numpy.zeros((n),float)
    xnovo=numpy.zeros((n),float)
    f=numpy.zeros((n,len(a[0])),float)
    d=numpy.zeros((len(a[0])),float)
    tol=0.1
    for i in range(0,n):
        for j in range(0,n):
            if i==j:
                f[i,j]=0
            else:
                f[i,j]=-a[i,j]/a[i,i]
    for i in range(0,n):
        d[i]=b[i]/a[i,i]
    erromax=tol+1
    while erromax>tol:
        for i in range(0,n):
            xnovo[i]=0
            for k in range(0,n):
                xnovo[i]=xnovo[i]+f[i,k]*xvelho[k]
        for i in range(0,n):
            xnovo[i]=xnovo[i]+d[i]
        for i in range(0,n):
            erro[i]=abs(xnovo[i]-xvelho[i])
        erromax=erro[0]
        for i in range(1,n):
            if erro[i]>erromax:
                erromax=erro[i]
        for i in range(0,n):
            xvelho[i]=xnovo[i]
        return (xnovo)
    import numpy
    # para usar fa a:
    # a=numpy.array([[10,7,3],[1,5,4],[3,5,9]],float)
    # b=numpy.array([22,33,44],float)
    # print(jacobi(a,b))
```

  Para voc  fazer

Resolva usando este m todo e anexe a listagem do programa (ou copie no verso desta folha):

$$A = \begin{pmatrix} 106 & 33 & 35 & 16 & 18 \\ 17 & 78 & 30 & 13 & 12 \\ 10 & 34 & 100 & 22 & 25 \\ 1 & 4 & 27 & 55 & 14 \\ 6 & 19 & 31 & 23 & 81 \end{pmatrix}$$

e

$$B = (2354, 1226, 2355, 1381, 1969)$$

As respostas encontradas, com $\epsilon < 0.0001$ e su-gest o inicial igual   coluna B s o:

x_1	x_2	x_3	x_4	x_5



Sistemas Lineares - Jacobi

Este método é iterativo, ou seja, não exato, já que parte-se de um valor atribuído inicial e mediante buscas locais sucessivas, o mesmo converge para a resposta correta. A diferença entre o resultado sugerido e aquele real, é denominada erro, e pode ser tornada tão pequena quanto se queira. O método entretanto tem um senão, que é um critério de convergência bastante rígido. Se não obedecido o algoritmo não converge para a resposta correta, e portanto o método é inútil.

Considere $A.x = b$ um sistema de quações lineares de ordem n e cujo $det(A) \neq 0$. A maneira extensa de escrever tal sistema é

$$\begin{matrix} a_{11}x_1 & + & a_{12}x_2 & + \dots + & a_{1n}x_n & = & b_1 \\ a_{21}x_1 & + & a_{22}x_2 & + \dots + & a_{2n}x_n & = & b_2 \\ \dots & & & & & & \\ a_{n1}x_1 & + & a_{n2}x_2 & + \dots + & a_{nn}x_n & = & b_n \end{matrix}$$

A matriz A dos coeficientes, pode ser decomposta em $A = L + D + R$, onde

L é a matriz inferior de A (o resto é zero)
 D é a matriz contendo apenas a diagonal principal de A , o resto é zero.

R é a matriz superior de A (o resto é zero)

Veja por exemplo, se

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} \therefore L = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 4 & 0 & 0 \\ 7 & 8 & 0 \end{pmatrix},$$

e

$$D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 9 \end{pmatrix}, R = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 6 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Supondo $det(D) \neq 0$, pode-se escrever: $(L + D + R)x = b$ e daqui $Dx = -(L + R)x + b$. e $x = -D^{-1}(L + R)x + D^{-1}b$. Chamando $B = -D^{-1}(L + R)$ e $g = D^{-1}b$ obtem-se a equação geral deste método que é

$$x = Bx + g$$

. Note que é uma equação recursiva (ou iterativa) já que o x aparece nos 2 lados da mesma. A idéia aqui é atribuir um valor a x e com ele calcular um novo x , que é jogado no lugar do x velho e gera um novo x e assim sucessivamente até haver a convergência esperada (de antemão). Como supusemos $det(D) \neq 0$ pode-se dividir cada equação do sistema pelo coeficiente da diagonal principal, resultando

$$A^* = L^* + I + R^*$$

Agora o processo iterativo pode ser definido como

$$x^{k+1} = -(L^* + R^*)x^k + b^*$$

onde os elementos de L^* , R^* e b^* são:

$$l_{ij}^* = \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \text{ se } i > j \text{ e zero senão}$$

$$d_{ij} = a_{ij} \text{ se } i = j \text{ e zero senão}$$

$$r_{ij}^* = \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \text{ se } i < j \text{ e zero senão}$$

$$b_{ij}^* = \frac{b_i}{a_{ii}}$$

Cr terios de converg ncia

Depois de dividida a matriz pelo elemento da diagonal principal, deve-se ter o **cr terio das linhas** que diz

$$max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}^*| < 1$$

OU ent o o **cr terio das colunas** que diz

$$max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1, i \neq j}^n |a_{ij}^*| < 1$$

Note que qualquer um dos dois cr terios sendo satisfeitos, isso garante que o sistema tem converg ncia.

Definindo uma matriz como estritamente diagonalmente dominante se

$$\sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| < |a_{ii}|$$

e se A   estritamente diagonalmente dominante,  nt o A satisfaz o cr terio das linhas, e o sistema converge. Ent o, um bom cr terio de converg ncia pode ser

$$max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}^*| < 1$$

Exemplo

Seja resolver o sistema abaixo, usando o m todo de Jacobi

$$\begin{matrix} 10x & + & 2y & + & z & = & 7 \\ x & + & 5y & + & z & = & -8 \\ 2x & + & 3y & + & 10z & = & 6 \end{matrix}$$

com $x^0 = (0.7, -1.6 \text{ e } 0.6)^t$ e $\epsilon < 0.11$.

Converg ncia ?

$|a_{12}| + |a_{13}| < |a_{11}|$? ou $|2| + |1| < |10|$? R: sim
 $|a_{21}| + |a_{23}| < |a_{22}|$? ou $|1| + |1| < |5|$? R: sim
 $|a_{31}| + |a_{32}| < |a_{33}|$? ou $|2| + |3| < |10|$? R: sim
logo, o sistema convergir !

Solu o

Dividindo cada equa o pelo elemento da diagonal principal, fica

$$\begin{matrix} x & + & 0.2y & + & 0.1z & = & 0.7 \\ 0.2x & + & y & + & 0.2z & = & -1.6 \\ 0.2x & + & 0.3y & + & z & = & 0.6 \end{matrix}$$

Apenas para ilustrar o cr terio das linhas para testar converg ncia (desnecess rio no caso, j  que j  vimos que o sistema converge, mas em tese...)

$|a_{12}^*| + |a_{13}^*| = |0.2| + |0.1| = 0.3$ e
 $|a_{21}^*| + |a_{23}^*| = |0.2| + |0.2| = 0.4$ e
 $|a_{31}^*| + |a_{32}^*| = |0.2| + |0.3| = 0.5$ e
 $\Rightarrow max_{1 \leq i \leq n} (0.3, 0.4 \text{ } 0.5) = 0.5 < 1$

Itera  es

$x^{k+1} = -0.2y^k - 0.1z^k + 0.7$
 $y^{k+1} = -0.2x^k - 0.2z^k - 1.6$
 $z^{k+1} = -0.2x^k - 0.3y^k + 0.6$
Come ando com $(0.7, -1.6, 0.6)$ obtemos uma primeira aproxima o que   $(0.96, -1.86, 0.94)$ e jogando estes novos valores na f rmula iterativa, obtem-se:

$$\begin{matrix} x \rightarrow 0.7, 0.96, 0.978, 0.9994, 0.9979 \\ y \rightarrow -1.6, -1.86, -1.98, -1.9888, -1.9996 \\ z \rightarrow 0.6, 0.94, 0.966, 0.9984, 0.9968 \end{matrix}$$

O cr terio de parada pode ser $max(x^{k+1} - x^k) < \epsilon$. No exemplo acima $0.0108 < 0.011$. Ou seja, neste caso, a solu o procurada   $x = 0.9979$, $y = -1.9996$ e $z = 0.9978$. Salta aos olhos neste caso que se a toler ncia for um pouco menor, a resposta exata ser  encontrada que   $(1, -2, 1)$. Basta lan ar este resultado no sistema original que a exatid o ser  confirmada.

Solu o Python

```
#jacobi
def jacobi(a,b):
    import numpy
    n=len(a) #numero de linhas de a
    # len(a[0])=colunas de a
    xvelho=numpy.zeros((n),float)
    erro=numpy.zeros((n),float)
    xnovo=numpy.zeros((n),float)
    f=numpy.zeros((n,len(a[0])),float)
    d=numpy.zeros((len(a[0])),float)
    tol=0.1
    for i in range(0,n):
        for j in range(0,n):
            if i==j:
                f[i,j]=0
            else:
                f[i,j]=-a[i,j]/a[i,i]
    for i in range(0,n):
        d[i]=b[i]/a[i,i]
    erromax=tol+1
    while erromax>tol:
        for i in range(0,n):
            xnovo[i]=0
            for k in range(0,n):
                xnovo[i]=xnovo[i]+f[i,k]*xvelho[k]
        for i in range(0,n):
            xnovo[i]=xnovo[i]+d[i]
        for i in range(0,n):
            erro[i]=abs(xnovo[i]-xvelho[i])
        erromax=erro[0]
        for i in range(1,n):
            if erro[i]>erromax:
                erromax=erro[i]
        for i in range(0,n):
            xvelho[i]=xnovo[i]
        return (xnovo)
    import numpy
    # para usar fa a:
    # a=numpy.array([[10,7,3],[1,5,4],[3,5,9]],float)
    # b=numpy.array([22,33,44],float)
    # print(jacobi(a,b))
```

  Para voc  fazer

Resolva usando este m todo e anexe a listagem do programa (ou copie no verso desta folha):

$$A = \begin{pmatrix} 57 & 14 & 4 & 11 & 27 \\ 10 & 65 & 15 & 2 & 31 \\ 7 & 21 & 53 & 9 & 12 \\ 25 & 8 & 28 & 82 & 17 \\ 20 & 3 & 19 & 26 & 75 \end{pmatrix}$$

e

$$B = (843, 1021, 1174, 1106, 1619)$$

As respostas encontradas, com $\epsilon < 0.0001$ e su-gest o inicial igual   coluna B s o:

x_1	x_2	x_3	x_4	x_5



110-69046 - 18/04

Sistemas Lineares - Jacobi

Este método é iterativo, ou seja, não exato, já que parte-se de um valor atribuído inicial e mediante buscas locais sucessivas, o mesmo converge para a resposta correta. A diferença entre o resultado sugerido e aquele real, é denominada erro, e pode ser tornada tão pequena quanto se queira. O método entretanto tem um senão, que é um critério de convergência bastante rígido. Se não obedecido o algoritmo não converge para a resposta correta, e portanto o método é inútil.

Considere $A.x = b$ um sistema de quações lineares de ordem n e cujo $det(A) \neq 0$. A maneira extensa de escrever tal sistema é

$$\begin{matrix} a_{11}x_1 & + & a_{12}x_2 & + \dots + & a_{1n}x_n & = & b_1 \\ a_{21}x_1 & + & a_{22}x_2 & + \dots + & a_{2n}x_n & = & b_2 \\ \dots & & & & & & \\ a_{n1}x_1 & + & a_{n2}x_2 & + \dots + & a_{nn}x_n & = & b_n \end{matrix}$$

A matriz A dos coeficientes, pode ser decomposta em $A = L + D + R$, onde

L é a matriz inferior de A (o resto é zero)

D é a matriz contendo apenas a diagonal principal de A , o resto é zero.

R é a matriz superior de A (o resto é zero)

Veja por exemplo, se

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} \therefore L = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 4 & 0 & 0 \\ 7 & 8 & 0 \end{pmatrix},$$

e

$$D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 9 \end{pmatrix}, R = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 6 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Supondo $det(D) \neq 0$, pode-se escrever: $(L + D + R)x = b$ e daqui $Dx = -(L + R)x + b$. e $x = -D^{-1}(L + R)x + D^{-1}b$. Chamando $B = -D^{-1}(L + R)$ e $g = D^{-1}b$ obtem-se a equação geral deste método que é

$$x = Bx + g$$

. Note que é uma equação recursiva (ou iterativa) já que o x aparece nos 2 lados da mesma. A idéia aqui é atribuir um valor a x e com ele calcular um novo x , que é jogado no lugar do x velho e gera um novo x e assim sucessivamente até haver a convergência esperada (de antemão). Como supusemos $det(D) \neq 0$ pode-se dividir cada equação do sistema pelo coeficiente da diagonal principal, resultando

$$A^* = L^* + I + R^*$$

Agora o processo iterativo pode ser definido como

$$x^{k+1} = -(L^* + R^*)x^k + b^*$$

onde os elementos de L^* , R^* e b^* são:

$$l_{ij}^* = \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \text{ se } i > j \text{ e zero senão}$$

$$d_{ij} = a_{ij} \text{ se } i = j \text{ e zero senão}$$

$$r_{ij}^* = \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \text{ se } i < j \text{ e zero senão}$$

$$b_{ij}^* = \frac{b_i}{a_{ii}}$$

Cr terios de converg ncia

Depois de dividida a matriz pelo elemento da diagonal principal, deve-se ter o **crit rio das linhas** que diz

$$max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}^*| < 1$$

OU ent o o **crit rio das colunas** que diz

$$max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1, i \neq j}^n |a_{ij}^*| < 1$$

Note que qualquer um dos dois crit rios sendo satisfeitos, isso garante que o sistema tem converg ncia.

Definindo uma matriz como estritamente diagonalmente dominante se

$$\sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| < |a_{ii}|$$

e se A   estritamente diagonalmente dominante, ent o A satisfaz o crit rio das linhas, e o sistema converge. Ent o, um bom crit rio de converg ncia pode ser

$$max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}^*| < 1$$

Exemplo

Seja resolver o sistema abaixo, usando o m todo de Jacobi

$$\begin{matrix} 10x & + & 2y & + & z & = & 7 \\ x & + & 5y & + & z & = & -8 \\ 2x & + & 3y & + & 10z & = & 6 \end{matrix}$$

com $x^0 = (0.7, -1.6 \text{ e } 0.6)^t$ e $\epsilon < 0.11$.

Converg ncia ?

$|a_{12}| + |a_{13}| < |a_{11}|$? ou $|2| + |1| < |10|$? R: sim
 $|a_{21}| + |a_{23}| < |a_{22}|$? ou $|1| + |1| < |5|$? R: sim
 $|a_{31}| + |a_{32}| < |a_{33}|$? ou $|2| + |3| < |10|$? R: sim
logo, o sistema convergir !

Solu o

Dividindo cada equa o pelo elemento da diagonal principal, fica

$$\begin{matrix} x & + & 0.2y & + & 0.1z & = & 0.7 \\ 0.2x & + & y & + & 0.2z & = & -1.6 \\ 0.2x & + & 0.3y & + & z & = & 0.6 \end{matrix}$$

Apenas para ilustrar o crit rio das linhas para testar converg ncia (desnecess rio no caso, j  que j  vimos que o sistema converge, mas em tese...) $|a_{12}^*| + |a_{13}^*| = |0.2| + |0.1| = 0.3$ e $|a_{21}^*| + |a_{23}^*| = |0.2| + |0.2| = 0.4$ e $|a_{31}^*| + |a_{32}^*| = |0.2| + |0.3| = 0.5$ e $\Rightarrow max_{1 \leq i \leq n} (0.3, 0.4 \text{ } 0.5) = 0.5 < 1$

Itera es

$x^{k+1} = -0.2y^k - 0.1z^k + 0.7$
 $y^{k+1} = -0.2x^k - 0.2z^k - 1.6$
 $z^{k+1} = -0.2x^k - 0.3y^k + 0.6$
Come ando com $(0.7, -1.6, 0.6)$ obtemos uma primeira aproxima o que   $(0.96, -1.86, 0.94)$ e jogando estes novos valores na f rmula iterativa, obtem-se:

$$\begin{matrix} x \rightarrow 0.7, 0.96, 0.978, 0.9994, 0.9979 \\ y \rightarrow -1.6, -1.86, -1.98, -1.9888, -1.9996 \\ z \rightarrow 0.6, 0.94, 0.966, 0.9984, 0.9968 \end{matrix}$$

O crit rio de parada pode ser $max(x^{k+1} - x^k) < \epsilon$. No exemplo acima 0.0108 < 0.011. Ou seja, neste caso, a solu o procurada   $x = 0.9979$, $y = -1.9996$ e $z = 0.9978$. Salta aos olhos neste caso que se a toler ncia for um pouco menor, a resposta exata ser  encontrada que   $(1, -2, 1)$. Basta lan ar este resultado no sistema original que a exatid o ser  confirmada.

Solu o Python

```
#jacobi
def jacobi(a,b):
    import numpy
    n=len(a) #numero de linhas de a
    # len(a[0])=colunas de a
    xvelho=numpy.zeros((n),float)
    erro=numpy.zeros((n),float)
    xnovo=numpy.zeros((n),float)
    f=numpy.zeros((n,len(a[0])),float)
    d=numpy.zeros((len(a[0])),float)
    tol=0.1
    for i in range(0,n):
        for j in range(0,n):
            if i==j:
                f[i,j]=0
            else:
                f[i,j]=-a[i,j]/a[i,i]
    for i in range(0,n):
        d[i]=b[i]/a[i,i]
    erromax=tol+1
    while erromax>tol:
        for i in range(0,n):
            xnovo[i]=0
            for k in range(0,n):
                xnovo[i]=xnovo[i]+f[i,k]*xvelho[k]
        for i in range(0,n):
            xnovo[i]=xnovo[i]+d[i]
        for i in range(0,n):
            erro[i]=abs(xnovo[i]-xvelho[i])
        erromax=erro[0]
        for i in range(1,n):
            if erro[i]>erromax:
                erromax=erro[i]
        for i in range(0,n):
            xvelho[i]=xnovo[i]
        return(xnovo)
    import numpy
    # para usar fa a:
    # a=numpy.array([[10,7,3],[1,5,4],[3,5,9]],float)
    # b=numpy.array([22,33,44],float)
    # print(jacobi(a,b))
```

Para voc  fazer

Resolva usando este m todo e anexe a listagem do programa (ou copie no verso desta folha):

$$A = \begin{pmatrix} 73 & 32 & 6 & 10 & 22 \\ 11 & 95 & 23 & 29 & 30 \\ 27 & 9 & 55 & 1 & 15 \\ 17 & 2 & 25 & 67 & 21 \\ 24 & 12 & 16 & 18 & 75 \end{pmatrix}$$

e

$$B = (1392, 1574, 901, 919, 1629)$$

As respostas encontradas, com $\epsilon < 0.0001$ e su-gest o inicial igual   coluna B s o:

x_1	x_2	x_3	x_4	x_5



Sistemas Lineares - Jacobi

Este método é iterativo, ou seja, não exato, já que parte-se de um valor atribuído inicial e mediante buscas locais sucessivas, o mesmo converge para a resposta correta. A diferença entre o resultado sugerido e aquele real, é denominada erro, e pode ser tornada tão pequena quanto se queira. O método entretanto tem um senão, que é um critério de convergência bastante rígido. Se não obedecido o algoritmo não converge para a resposta correta, e portanto o método é inútil.

Considere $A.x = b$ um sistema de quações lineares de ordem n e cujo $det(A) \neq 0$. A maneira extensa de escrever tal sistema é

$$\begin{matrix} a_{11}x_1 & + & a_{12}x_2 & + \dots + & a_{1n}x_n & = & b_1 \\ a_{21}x_1 & + & a_{22}x_2 & + \dots + & a_{2n}x_n & = & b_2 \\ \dots & & & & & & \\ a_{n1}x_1 & + & a_{n2}x_2 & + \dots + & a_{nn}x_n & = & b_n \end{matrix}$$

A matriz A dos coeficientes, pode ser decomposta em $A = L + D + R$, onde

L é a matriz inferior de A (o resto é zero)

D é a matriz contendo apenas a diagonal principal de A , o resto é zero.

R é a matriz superior de A (o resto é zero)

Veja por exemplo, se

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} \therefore L = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 4 & 0 & 0 \\ 7 & 8 & 0 \end{pmatrix},$$

e

$$D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 9 \end{pmatrix}, R = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 6 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Supondo $det(D) \neq 0$, pode-se escrever: $(L + D + R)x = b$ e daqui $Dx = -(L + R)x + b$. e $x = -D^{-1}(L + R)x + D^{-1}b$. Chamando $B = -D^{-1}(L + R)$ e $g = D^{-1}b$ obtem-se a equação geral deste método que é

$$x = Bx + g$$

. Note que é uma equação recursiva (ou iterativa) já que o x aparece nos 2 lados da mesma. A idéia aqui é atribuir um valor a x e com ele calcular um novo x , que é jogado no lugar do x velho e gera um novo x e assim sucessivamente até haver a convergência esperada (de antemão). Como supusemos $det(D) \neq 0$ pode-se dividir cada equação do sistema pelo coeficiente da diagonal principal, resultando

$$A^* = L^* + I + R^*$$

Agora o processo iterativo pode ser definido como

$$x^{k+1} = -(L^* + R^*)x^k + b^*$$

onde os elementos de L^* , R^* e b^* são:

$$l_{ij}^* = \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \text{ se } i > j \text{ e zero senão}$$

$$d_{ij} = a_{ij} \text{ se } i = j \text{ e zero senão}$$

$$r_{ij}^* = \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \text{ se } i < j \text{ e zero senão}$$

$$b_{ij}^* = \frac{b_i}{a_{ii}}$$

Cr terios de converg ncia

Depois de dividida a matriz pelo elemento da diagonal principal, deve-se ter o **cr terio das linhas** que diz

$$max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}^*| < 1$$

OU ent o o **cr terio das colunas** que diz

$$max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1, i \neq j}^n |a_{ij}^*| < 1$$

Note que qualquer um dos dois cr terios sendo satisfeitos, isso garante que o sistema tem converg ncia.

Definindo uma matriz como estritamente diagonalmente dominante se

$$\sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| < |a_{ii}|$$

e se A   estritamente diagonalmente dominante, ent o A satisfaz o cr terio das linhas, e o sistema converge. Ent o, um bom cr terio de converg ncia pode ser

$$max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}^*| < 1$$

Exemplo

Seja resolver o sistema abaixo, usando o m todo de Jacobi

$$\begin{matrix} 10x & + & 2y & + & z & = & 7 \\ x & + & 5y & + & z & = & -8 \\ 2x & + & 3y & + & 10z & = & 6 \end{matrix}$$

com $x^0 = (0.7, -1.6 \text{ e } 0.6)^t$ e $\epsilon < 0.11$.

Converg ncia ?

$|a_{12}| + |a_{13}| < |a_{11}|$? ou $|2| + |1| < |10|$? R: sim
 $|a_{21}| + |a_{23}| < |a_{22}|$? ou $|1| + |1| < |5|$? R: sim
 $|a_{31}| + |a_{32}| < |a_{33}|$? ou $|2| + |3| < |10|$? R: sim
logo, o sistema convergir !

Solu  o

Dividindo cada equa  o pelo elemento da diagonal principal, fica

$$\begin{matrix} x & + & 0.2y & + & 0.1z & = & 0.7 \\ 0.2x & + & y & + & 0.2z & = & -1.6 \\ 0.2x & + & 0.3y & + & z & = & 0.6 \end{matrix}$$

Apenas para ilustrar o cr terio das linhas para testar converg ncia (desnecess rio no caso, j  que j  vimos que o sistema converge, mas em tese...) $|a_{12}^*| + |a_{13}^*| = |0.2| + |0.1| = 0.3$ e $|a_{21}^*| + |a_{23}^*| = |0.2| + |0.2| = 0.4$ e $|a_{31}^*| + |a_{32}^*| = |0.2| + |0.3| = 0.5$ e $\Rightarrow max_{1 \leq i \leq n} (0.3, 0.4 \text{ } 0.5) = 0.5 < 1$

Itera  es

$x^{k+1} = -0.2y^k - 0.1z^k + 0.7$
 $y^{k+1} = -0.2x^k - 0.2z^k - 1.6$
 $z^{k+1} = -0.2x^k - 0.3y^k + 0.6$
Come ando com $(0.7, -1.6, 0.6)$ obtemos uma primeira aproxima  o que   $(0.96, -1.86, 0.94)$ e jogando estes novos valores na f rmula iterativa, obtem-se:

$x \rightarrow 0.7, 0.96, 0.978, 0.9994, 0.9979$
 $y \rightarrow -1.6, -1.86, -1.98, -1.9888, -1.9996$
 $z \rightarrow 0.6, 0.94, 0.966, 0.9984, 0.9968$

O cr terio de parada pode ser $max(x^{k+1} - x^k) < \epsilon$. No exemplo acima 0.0108 < 0.011. Ou seja, neste caso, a solu  o procurada   $x = 0.9979, y = -1.9996$ e $z = 0.9978$. Salta aos olhos neste caso que se a toler ncia for um pouco menor, a resposta exata ser  encontrada que   $(1, -2, 1)$. Basta lan ar este resultado no sistema original que a exatid o ser  confirmada.

Solu  o Python

```
#jacobi
def jacobi(a,b):
    import numpy
    n=len(a) #numero de linhas de a
    # len(a[0])=colunas de a
    xvelho=numpy.zeros((n),float)
    erro=numpy.zeros((n),float)
    xnovo=numpy.zeros((n),float)
    f=numpy.zeros((n,len(a[0])),float)
    d=numpy.zeros((len(a[0])),float)
    tol=0.1
    for i in range(0,n):
        for j in range(0,n):
            if i==j:
                f[i,j]=0
            else:
                f[i,j]=-a[i,j]/a[i,i]
    for i in range(0,n):
        d[i]=b[i]/a[i,i]
    erromax=tol+1
    while erromax>tol:
        for i in range(0,n):
            xnovo[i]=0
            for k in range(0,n):
                xnovo[i]=xnovo[i]+f[i,k]*xvelho[k]
        for i in range(0,n):
            xnovo[i]=xnovo[i]+d[i]
        for i in range(0,n):
            erro[i]=abs(xnovo[i]-xvelho[i])
        erromax=erro[0]
        for i in range(1,n):
            if erro[i]>erromax:
                erromax=erro[i]
        for i in range(0,n):
            xvelho[i]=xnovo[i]
    return(xnovo)
import numpy
# para usar fa a:
# a=numpy.array([[10,7,3],[1,5,4],[3,5,9]],float)
# b=numpy.array([22,33,44],float)
# print(jacobi(a,b))
```

  Para voc  fazer

Resolva usando este m todo e anexe a listagem do programa (ou copie no verso desta folha):

$$A = \begin{pmatrix} 105 & 10 & 27 & 33 & 32 \\ 17 & 45 & 1 & 20 & 3 \\ 21 & 19 & 80 & 26 & 13 \\ 7 & 2 & 16 & 37 & 9 \\ 11 & 6 & 35 & 31 & 87 \end{pmatrix}$$

e

$$B = (1637, 925, 1153, 648, 2062)$$

As respostas encontradas, com $\epsilon < 0.0001$ e su-gest o inicial igual   coluna B s o:

x_1	x_2	x_3	x_4	x_5



110-69796 - 18/04