

Aula prática 1

Algoritmos de resolução de sistemas lineares

Will Sena*

Contents

Algoritmo de eliminação Gaussiana	2
1)	3
2)	4
3)	4
4)	6
5)	8
6)	9
Extra)	12

*wnsena@protonmail.com

Algoritmo de eliminação Gaussiana

A função Scilab a seguir, implementa o algoritmo de eliminação Gaussiana para resolver um sistema quadrado $Ax = b$ com A invertível, obtendo também a decomposição LU da matriz A . Nesta versão, supomos que os elementos diagonais (pivôs) da matriz dos coeficientes ao longo do processo são sempre não nulos.

```
1  //////////////////////////////////////
2  //Variáveis de saída:
3  //////////////////////////////////////
4  //x: solução do sistema Ax=b (assumimos que tal solução existe)
5  //C: Seja A=LU a decomposição LU de A.
6  //Então C(i,j)=L(i,j) para i>j e C(i,j)=U(i,j) para j>=i.
7  //////////////////////////////////////
8
9  function [x,C]=Gaussian_Elimination_1(A,b)
10
11     C=[A,b];
12     [n]=size(C,1);
13
14     for j=1:(n-1)
15         //O pivô está na posição (j,j)
16         for i=(j+1):n
17             //O elemento C(i,j) é o elemento na posição (i,j) of L
18             //na decomposição LU de A
19             C(i,j)=C(i,j)/C(j,j);
20             //Linha i <- Linha i - C(i,j)*Linha j
21             //Somente os elementos da diagonal ou acima da diagonal
22             // são computados (aqueles que compõem a matrix U)
23             C(i,j+1:n+1)=C(i,j+1:n+1)-C(i,j)*C(j,j+1:n+1);
24         end
25     end
26
27     x=zeros(n,1);
28
29     // Calcula x, sendo Ux=C(1:n,n+1)
30
31     x(n)=C(n,n+1)/C(n,n);
```

```

32     for i=n-1:-1:1
33         x(i)=(C(i,n+1)-C(i,i:n)*x(i:n))/C(i,i);
34     end
35
36     C=C(1:n,1:n);
37
38 endfunction

```

1)

Teste a função dada usando algumas matrizes quadradas A e respectivos vetores b . Use exemplos dos quais você saiba a resposta para verificar se a função realmente está funcionando corretamente:

```

--> A = [1 2; 3 -5;];

--> b = [5; 4];

--> x = Gaussian_Elimination_1(A, b)
x =

3.
1.

--> inv(A) * b
ans =

3.
1.

--> A = [2 1; 1 3;];

--> b = [2; -4];

--> x = Gaussian_Elimination_1(A, b)
x =

2.

```

```

-2.

--> inv(A) * b
ans =

2.
-2.

```

Dado que $\mathbf{x} = \text{inv}(A) * \mathbf{b}$, os resultados da função estão corretos.

2)

Agora teste com a matriz $A1 = [1 \ -2 \ 5 \ 0; 2 \ -4 \ 1 \ 3; -1 \ 1 \ 0 \ 2; 0 \ 3 \ 3 \ 1]$ e com o vetor $\mathbf{b1} = [1; 0; 0; 0]$:

```

--> A1 = [1 -2 5 0; 2 -4 1 3; -1 1 0 2; 0 3 3 1];

--> b1 = [1; 0; 0; 0];

--> x1 = Gaussian_Elimination_1(A1, b1)
x1 =

Nan
Nan
Nan
Nan

```

Como $\text{pivô}_3 = A1_{3,3} = 0$, a função retorna um vetor de **Nan** (Not a number) resultante das divisões por 0.

3)

Modifique a função dada trocando linhas quando no início da iteração j o elemento na posição (j, j) é nulo. Chame esta nova função de *Gaussian_Elimination_2* e teste-a com a matriz $A1$ e o vetor $\mathbf{b1}$ dados. Agora teste-a com a matriz $A2 = [0 \ 10^{-20} \ 1; 10^{-20} \ 1 \ 1; 1 \ 2 \ 1]$

e o vetor $\mathbf{b2} = [1; 0; 0]$:

Definindo *Gaussian_Elimination_2* como *Gaussian_Elimination_1* acrescentando o código abaixo na linha 17 (abaixo do iterador de j):

```
17 if C(j,j) == 0
18     p = find(C([j:n], j), 1);
19     k = j + p - 1
20     C([j, k], :) = C([k, j], :);
21 end
```

Testando com $A1$ e $\mathbf{b1}$:

```
--> A1 = [1 -2 5 0; 2 -4 1 3; -1 1 0 2; 0 3 3 1];
--> b1 = [1; 0; 0; 0];

--> x1 = Gaussian_Elimination_2(A1, b1)
x1 =

-0.3247863
-0.1709402
0.1965812
-0.0769231

--> inv(A1) * b1
ans =

-0.3247863
-0.1709402
0.1965812
-0.0769231
```

Testando com $A2$ e $\mathbf{b2}$:

```
--> A2 = [0 10^(-20) 1; 10^(-20) 1 1; 1 2 1];
```

```

--> b2 = [1; 0; 0];

--> x2 = Gaussian_Elimination_2(A2, b2)
x2 =

-1.000D+20
0.
1.

--> inv(A2) * b2
ans =

1.
-1.
1.

```

$\mathbf{x}_3 \neq \text{inv}(A_2) * \mathbf{b}_2$. Esta diferença é causada por $\text{pivô1} = A_{2,1} = 10^{-20}$ ser extremamente pequeno, assim o computador o arredonda para um número um pouco maior, especificamente para 10^{-16} (16 dígitos de precisão). Quando valores são divididos pelo $\text{pivô1}' = \text{pivô1} * 10^4$ há grandes discrepâncias.

4)

Modifique a função do item 3 para escolher o maior pivô em módulo quando no início da iteração j o elemento na posição (j, j) é nulo. Chame esta nova função de *Gaussian_Elimination_3* e teste-a com a matriz A_2 e o vetor \mathbf{b}_2 dados. Agora com a matriz $A_3 = [10^{-20} \ 10^{-20} \ 1; 10^{-20} \ 1 \ 1; 1 \ 2 \ 1]$ e o vetor $\mathbf{b}_3 = \mathbf{b}_2$

Definindo *Gaussian_Elimination_3* como *Gaussian_Elimination_2* alterando a linha 18 (onde \mathbf{p} é definido no código do exercício anterior) para:

```

18  [_, p] = max(abs(C([j:n], j)));

```

Testando com A_2 e \mathbf{b}_2 :

```

--> A2 = [0 10^(-20) 1; 10^(-20) 1 1; 1 2 1];

--> b2 = [1; 0; 0];

--> x2 = Gaussian_Elimination_3(A2, b2)
x2 =

1.
-1.
1.

--> inv(A2) * b2
ans =

1.
-1.
1.

```

Testando com $A3$ e $b3$:

```

--> A3 = [10^(-20) 10^(-20) 1; 10^(-20) 1 1; 1 2 1];

--> b3 = [1; 0; 0];

--> x3 = Gaussian_Elimination_3(A3, b3)
x3 =

0.
-1.
1.

--> inv(A3) * b3
ans =

1.
-1.
1.

```

Estes resultados foram explicados no exercício anterior.

5)

Modifique a função do item 4 para escolher sempre o maior pivô em módulo no início da iteração j independente do elemento na posição (j, j) ser nulo ou não. Nessa função, retorne também a matriz de permutação P utilizada. Chame esta nova função de *Gaussian_Elimination_4* e teste-a com a matriz $A3$ e o vetor $b3$ dados.

Definindo *Gaussian_Elimination_4* como *Gaussian_Elimination_3* com a seguinte alterações:

1. Trocando a linha 10 (onde a função é definida) por:

```
10 function [x, C, P] = Gaussian_Elimination_4(A, b)
```

2. Adicionado o seguinte código na linha 14 (abaixo de onde n é definido):

```
14 P = eye(n, n);
```

3. Trocando todo o corpo do **if** nas linhas 18, 19, 20, 21 e 22 (onde o pivô foi verificado como nulo) por:

```
18 [_, p] = max(abs(C([j:n], j)));  
19 k = j + p - 1  
20 C([j, k], :) = C([k, j], :);  
21 P([j, k], :) = P([k, j], :);
```

Testando com $A3$ e $b3$:

```
--> A3 = [10^(-20) 10^(-20) 1; 10^(-20) 1 1; 1 2 1];
```



```

--> b3 = [1; 0; 0];

--> [x3 C3 P3] = Gaussian_Elimination_4(A3, b3)
x3 =

1.
-1.
1.
C3 =

1.      2.      1.
1.000D-20  1.      1.
1.000D-20 -1.000D-20  1.
P3 =

0.  0.  1.
0.  1.  0.
1.  0.  0.

--> inv(A3) * b3
ans =

1.
-1.
1.

```

6)

Uma vez que você tem a decomposição LU de uma matriz quadrada A de ordem n (ou de PA , sendo P uma matriz permutação) a resolução de um sistema linear $Ax = b$ pode ser obtida mais rapidamente usando a decomposição LU já feita, em vez de fazer todo o escalonamento de novo. Escreva uma função Scilab de nome *Resolve_com_LU*, que receba como variáveis de entrada uma matriz C com a decomposição LU de A (ou de PA , conforme matriz retornada pelas funções anteriores) e uma matriz B de ordem $n \times m$ e retorne uma matriz X , com a mesma ordem de B , cujas colunas sejam as soluções dos sistemas lineares $Ax_i = b_i$, $1 \leq i \leq m$.

Observação: talvez você ache necessário passar outra(s) variável(is)

de entrada para essa função.

Teste a sua função com a matriz $A1$ dada anteriormente e com a matriz $B1 = \begin{bmatrix} 2 & 4 & -1 & 5; 0 & 1 & 0 & 3; 2 & 2 & -1 & 1; 0 & 1 & 1 & 5 \end{bmatrix}$. Teste também com a matriz $A2$ dada anteriormente e com a matriz $B2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2; 1 & -1 & 0; 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$. Finalmente, teste com a matriz $A3$ dada anteriormente e com a matriz $B3 = B2$.

```
1 function [X] = Resolve_com_LU(C, B, P)
2     n = size(C, 1);
3
4     if n ~= size(B, 1)
5         error("Inconsistent row/column dimensions.");
6     end
7
8     if nargin < 3
9         P = eye(n, n);
10    end
11
12    Y = P * B;
13    for i = 2:n
14        Y(i, :) = Y(i, :) - C(i, 1:i-1) * Y(1:i-1, :);
15    end
16
17    X = Y;
18    X(n, :) = X(n, :)/C(n, n);
19    for i = n-1:-1:1
20        X(i, :) = (X(i, :) - C(i, i+1:n) * X(i+1:n, :))/C(i, i);
21    end
22 endfunction
```

Testando para $A1$ e $B1$

```
--> A1 = [1 -2 5 0; 2 -4 1 3; -1 1 0 2; 0 3 3 1];
--> B1 = [2 4 -1 5; 0 1 0 3; 2 2 -1 1; 0 1 1 5];
--> [_ C1 P1] = Gaussian_Elimination_4(A1, B1(:, 1));
```

```

--> X1 = Resolve_com_LU(C1, B1, P1)
X1 =

-2.034188    -1.9316239    1.4529915    0.8119658
-0.6495726   -0.7008547    0.6068376    0.4273504
0.5470085    0.9059829   -0.2478632    1.008547
0.3076923    0.3846154   -0.0769231    0.6923077

--> inv(A1) * B1
ans =

-2.034188    -1.9316239    1.4529915    0.8119658
-0.6495726   -0.7008547    0.6068376    0.4273504
0.5470085    0.9059829   -0.2478632    1.008547
0.3076923    0.3846154   -0.0769231    0.6923077

```

Testando para $A2$ e $B2$

```

--> A2 = [0 10^(-20) 1; 10^(-20) 1 1; 1 2 1];

--> B2 = [1 1 2; 1 -1 0; 1 0 1];

--> [_ C2 P2] = Gaussian_Elimination_4(A2, B2(:, 1));

--> X2 = Resolve_com_LU(C2, B2, P2)
X2 =

0.    3.    3.
0.   -2.   -2.
1.    1.    2.

--> inv(A2) * B2
ans =

0.          3.    3.
-1.000D-20  -2.   -2.
1.          1.    2.

```

Testando para $A3$ e $B3$

```

--> A3 = [10^(-20) 10^(-20) 1; 10^(-20) 1 1; 1 2 1];

--> B3 = [1 1 2; 1 -1 0; 1 0 1];

--> [_ C3 P3] = Gaussian_Elimination_4(A3, B3(:, 1));

--> X3 = Resolve_com_LU(C3, B3, P3)
X3 =

0.    3.    3.
0.   -2.   -2.
1.    1.    2.

--> inv(A3) * B3
ans =

0.    3.    3.
0.   -2.   -2.
1.    1.    2.

```

Todos os resultados estão corretos.

Extra)

Definindo *Gaussian_Elimination* como *Gaussian_Elimination_4*:

```

1  //////////////////////////////////////
2  //Variáveis de saída:
3  //////////////////////////////////////
4  //x: solução do sistema Ax=b (assumimos que tal solução existe)
5  //C: Seja A=LU a decomposição LU de A.
6  //Então C(i,j)=L(i,j) para i>j e C(i,j)=U(i,j) para j>=i.
7  //////////////////////////////////////
8
9  function [x, C, P] = Gaussian_Elimination(A, b)
10

```

```

11 C=[A,b];
12 [n]=size(C,1);
13 P = eye(n, n);
14
15 for j=1:(n-1)
16     //O pivô está na posição (j,j)
17     [_, p] = max(abs(C([j:n], j)));
18     k = j + p - 1
19     C([j, k], :) = C([k, j], :);
20     P([j, k], :) = P([k, j], :);
21     for i=(j+1):n
22         //O elemento C(i,j) é o elemento na posição (i,j) of L
23         //na decomposição LU de A
24         C(i,j)=C(i,j)/C(j,j);
25         //Linha i <- Linha i - C(i,j)*Linha j
26         //Somente os elementos da diagonal ou acima da diagonal
27         // são computados (aqueles que compõem a matrix U)
28         C(i,j+1:n+1)=C(i,j+1:n+1)-C(i,j)*C(j,j+1:n+1);
29     end
30 end
31
32 x=zeros(n,1);
33
34 // Calcula x, sendo Ux=C(1:n,n+1)
35
36 x(n)=C(n,n+1)/C(n,n);
37 for i=n-1:-1:1
38     x(i)=(C(i,n+1)-C(i,i:n)*x(i:n))/C(i,i);
39 end
40
41 C=C(1:n,1:n);
42
43 endfunction

```