

# Aula prática 1

## Algoritmos de resolução de sistemas lineares

Will Sena\*

### Contents

<b>Algoritmo de eliminação Gaussiana</b>	<b>2</b>
1) . . . . .	3
2) . . . . .	4
3) . . . . .	4
4) . . . . .	6
5) . . . . .	8
6) . . . . .	9
Extra) . . . . .	12

---

\*wllsena@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  $\text{pivô}_3 = A_{13,3} = 0$ , 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  $b1$ :

```
--> 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  $b2$ :

```
--> 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  $\text{pivô}_1 = A_{2,1} = 10^{-20}$  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  $\text{pivô}_1' = \text{pivô}_1 * 10^4$  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

```