

# Solução Numérica de Sistemas de Equações Lineares Métodos Diretos: Método de Eliminação de Gauss

# Cálculo Numérico Computacional



## Agenda:

1. Solução Numérica de Sistemas de Equações Lineares: Métodos diretos;
2. Descrição do Método de Eliminação de Gauss;
3. Exemplo;
4. Pseudocódigo;
5. Exercícios;
6. Encerramento.



# Cálculo Numérico Computacional

1. Solução Numérica de Sistemas de Equações Lineares: Métodos diretos
  - Problemas que contém muitas variáveis dependentes;
  - Engenharia, negócios, estatística, economia etc.
  - Dois tipos de métodos para solução de um sistema linear (numericamente falando).

# Cálculo Numérico Computacional



## Métodos Diretos

Teoricamente, fornecem a solução exata após um número finito de operações. Devido aos erros de arredondamento, entretanto, isso não ocorre na prática.

## Métodos Iterativos

A partir de um valor inicial  $x_0$ , são determinadas sucessivas aproximações para a solução do sistema (iterações).



# Cálculo Numérico Computacional

## 2. Descrição do Método de Eliminação de Gauss

- Consiste em transformar o sistema linear original num sistema linear equivalente com matriz dos coeficientes sendo uma matriz triangular superior, pois assim tem-se resolução imediata;
- Sistemas lineares **equivalentes** são aqueles que possuem a mesma solução.





# Cálculo Numérico Computacional

Sistema linear:  $A \cdot x = b$

$$\left\{ \begin{array}{l} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ \quad a_{22}x_2 + a_{23}x_3 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \quad \quad a_{33}x_3 + \cdots + a_{3n}x_n = b_3 \\ \quad \quad \quad \vdots \\ \quad \quad \quad \quad a_{nn}x_n = b_n \end{array} \right.$$



# Cálculo Numérico Computacional

- Resolvendo o sistema na forma de matriz triangular superior, anteriormente, tem-se a solução do problema, pois:

$$x_n = \frac{b_n}{a_{nn}}$$

E assim:

$$x_{n-1} = \frac{b_{n-1} - a_{n-1,n}x_n}{a_{n-1,n-1}}$$



# Cálculo Numérico Computacional

- O objetivo do método é, dessa forma, partindo de um sistema linear, obter uma matriz triangular superior, em que a solução é a mesma do sistema original;
- Isso é feito por meio de **operações elementares** sobre as linhas;
- Mais informações acerca do teorema que suporta esse processo podem ser encontradas em BOLDRINI, J. L.; COSTA, S. I. R.; RIBEIRO, V. L. F. & WETZLER, H. G., *Álgebra Linear*. Harbra, 1980.





# Cálculo Numérico Computacional

- Operações Elementares:
  1. Trocar duas equações;
  2. Multiplicar uma equação por uma constante não nula;
  3. Adicionar um múltiplo de uma equação.
- Cada etapa consiste em efetuar estas 3 operações. Após um número finito de etapas, tem-se a solução do sistema.

$$A \cdot x = b \longleftrightarrow \tilde{A} \cdot x = \tilde{b}$$



# Cálculo Numérico Computacional

## 3. Exemplo

Seja o sistema de equações lineares:

$$3x_1 + 2x_2 + 4x_3 = 1$$

$$x_1 + x_2 + 2x_3 = 2$$

$$4x_1 + 3x_2 - 2x_3 = 3$$

Inicialmente, monta-se uma matriz da forma  $[A|b]$ , ou seja:



# Cálculo Numérico Computacional

$$[A|b] = \begin{bmatrix} 3 & 2 & 4 & 1 \\ 1 & 1 & 2 & 2 \\ 4 & 3 & -2 & 3 \end{bmatrix}$$

$\underbrace{\hspace{10em}}_{[A]} \quad \underbrace{\hspace{2em}}_{\{b\}}$

O primeiro passo é então eliminar da variável  $x_1$  das equações  $i = 2, \dots, n$ . Para isso, precisamos dos elementos multiplicadores e do pivô.



# Cálculo Numérico Computacional

Nesse caso, o pivô vale 3

$$[A|b] = \begin{bmatrix} 3 & 2 & 4 & 1 \\ 1 & 1 & 2 & 2 \\ 4 & 3 & -2 & 3 \end{bmatrix} \begin{matrix} \longrightarrow L_0 \\ \longrightarrow L_1 \\ \longrightarrow L_2 \end{matrix}$$

Vamos denotar por  $L_i$  cada  $i$ -ésima linha da matriz, sendo  $L_0$  a primeira linha. Assim, tem-se o processo inicial:

$$L_1 = L_1 - c \cdot L_0$$



# Cálculo Numérico Computacional

A constante  $c$ , para a linha  $i = 1$ , ou seja, a segunda linha, vale:

$$c = m_{10} = \frac{a_{10}}{a_{00}}$$

Sendo  $a_{00}$  o pivô, ou seja, 3, e  $a_{10}$  o primeiro multiplicador, isto é, 1.

Assim:

$$m_{10} = \frac{1}{3}$$



# Cálculo Numérico Computacional



Considerando então que estamos na etapa  $k$ , e que  $k$  agora vale 1 (primeira etapa), denotamos o seguinte:

$$L_1^{(1)} = L_1^{(0)} - m_{10} \cdot L_0^{(0)} = [1 \ 1 \ 2 \ 2] - \frac{1}{3} \cdot [3 \ 2 \ 4 \ 1]$$

$$L_1^{(1)} = \begin{bmatrix} 0 & \frac{1}{3} & \frac{2}{3} & \frac{5}{3} \end{bmatrix}$$



# Cálculo Numérico Computacional

Agora, para  $L_2$ , ainda na etapa  $k = 1$  (primeira etapa), denotamos o seguinte:

$$m_{20} = \frac{a_{20}}{a_{00}} = \frac{4}{3}$$

$$L_2^{(1)} = L_2^{(0)} - m_{20} \cdot L_0^{(0)} = [4 \ 3 \ -2 \ 3] - \frac{4}{3} \cdot [3 \ 2 \ 4 \ 1]$$

$$L_2^{(1)} = \begin{bmatrix} 0 & \frac{1}{3} & -\frac{22}{3} & \frac{5}{3} \end{bmatrix}$$



# Cálculo Numérico Computacional

Reescrevendo  $[A|b]$ , temos:

$$[A|b] \cong \begin{bmatrix} 3 & 2 & 4 & 1 \\ 0 & 1/3 & 2/3 & 5/3 \\ 0 & 1/3 & -22/3 & 5/3 \end{bmatrix}$$

Agora, vamos para a segunda etapa, ou seja,  $k = 2$ . Devemos aplicar o método novamente:



# Cálculo Numérico Computacional

Para a linha 2 apenas, pois já eliminamos o suficiente da linha 1 ( $L_1$ ):

$$m_{21} = \frac{a_{21}}{a_{11}} = \frac{\frac{1}{3}}{\frac{1}{3}} = 1$$

$$L_2^{(2)} = L_2^{(1)} - m_{21} \cdot L_1^{(1)} = \begin{bmatrix} 0 & \frac{1}{3} & -\frac{22}{3} & \frac{5}{3} \end{bmatrix} - 1 \cdot \begin{bmatrix} 0 & \frac{1}{3} & \frac{2}{3} & \frac{5}{3} \end{bmatrix}$$

$$L_2^{(2)} = [0 \quad 0 \quad -8 \quad 0]$$



# Cálculo Numérico Computacional

Reescrevendo  $[A|b]$ , temos:

$$[A|b] \cong \begin{bmatrix} 3 & 2 & 4 & 1 \\ 0 & 1/3 & 2/3 & 5/3 \\ 0 & 0 & -8 & 0 \end{bmatrix}$$

Assim, concluimos que:

$$-8x_3 = 0 \rightarrow x_3 = 0$$





# Cálculo Numérico Computacional

Aplicando a solução retroativa, temos a solução do sistema:

$$x_3 = 0, x_2 = 5 \text{ e } x_1 = -3$$

Vetorialmente:

$$x = \begin{Bmatrix} -3 \\ 5 \\ 0 \end{Bmatrix}$$

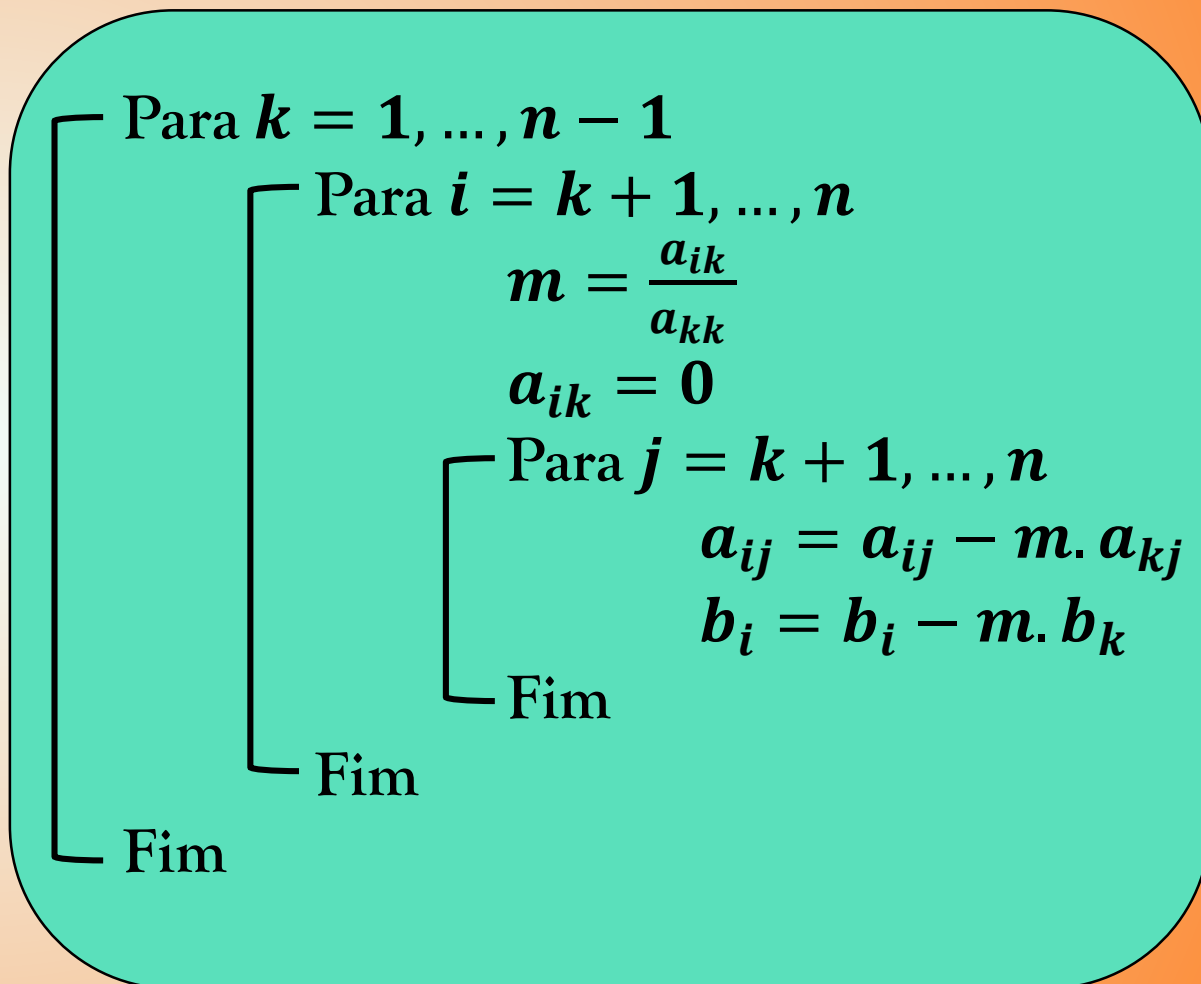
# Cálculo Numérico Computacional



## 4. Pseudocódigo

Seja um sistema linear  $A \cdot x = b$  sendo  $A_{n \times n}$ ,  $x_{n \times 1}$  e  $b_{n \times 1}$ .

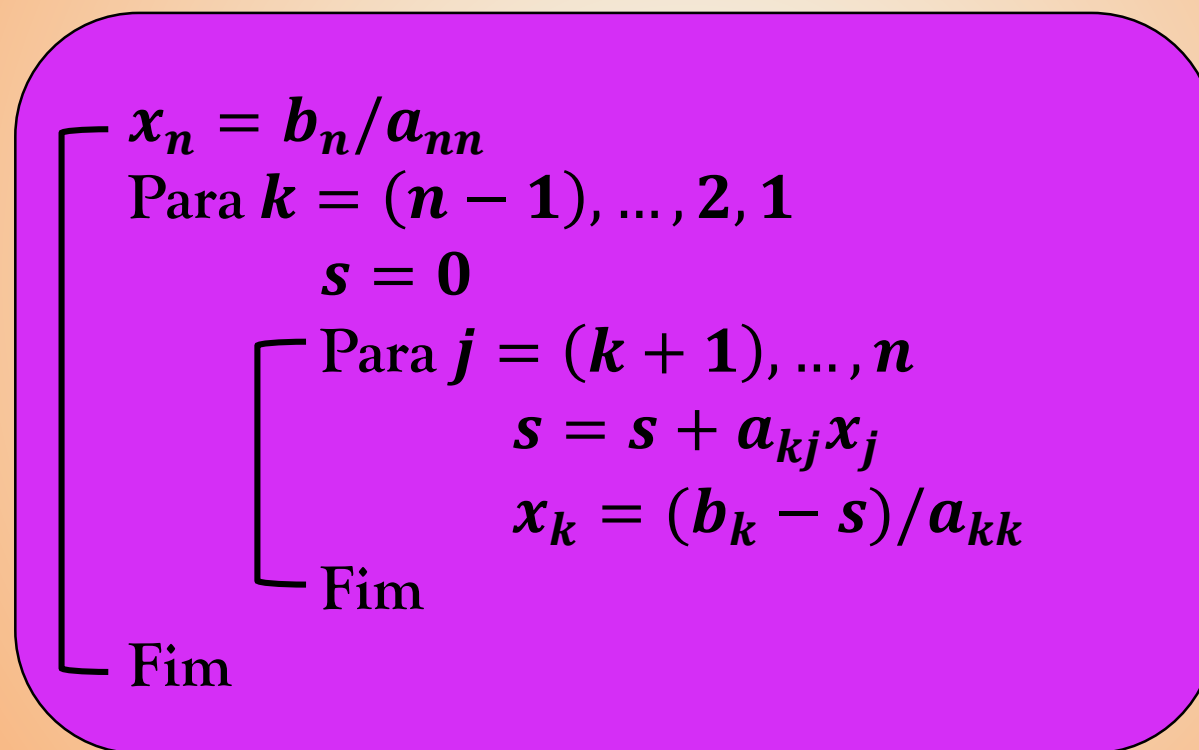
Supor que o elemento que está na posição  $a_{kk}$  é diferente de zero no início da etapa  $k$ . Na fase de **eliminação**, temos:





# Cálculo Numérico Computacional

Agora, para a fase de resolução do sistema:



# Cálculo Numérico Computacional



- Nós vimos que o método da Eliminação de Gauss exige o cálculo de multiplicadores em cada etapa do processo. Mas, e se o pivô for nulo? E se o pivô estiver próximo de zero?
- Nestes casos, considerando que a máquina opera com aritmética de precisão finita, os pivôs próximos de zero dão origem a multiplicadores bem maiores que a unidade, e isto resulta na ampliação dos erros de arredondamento;
- Para contornar esta situação, usamos *estratégias de pivoteamento*.



# Cálculo Numérico Computacional

## Estratégia de Pivoteamento **Parcial**

Esta estratégia consiste em:

1. No início da etapa  $k$  da fase de eliminação, escolher para pivô o elemento de maior módulo entre os coeficientes  $a_{ik-1}^{(k-1)}$ ,  $i = k - 1, k, k + 1, \dots, n$ ;
2. Trocar as linhas  $k - 1$  e  $i$  se for necessário.

Veremos um caso nos **exercícios**.



# Cálculo Numérico Computacional



## EXERCÍCIOS



# Cálculo Numérico Computacional

Próxima aula:

## Aula 05

- Métodos diretos: decomposição LU;
- Exercícios.

