



# Cálculo Numérico Computacional

## Unidade V

### Sistemas de Equações Lineares

- . **Método de Gauss – Jacobi**
- . **Método de Gauss – Seidel**

# Cálculo Numérico Computacional

## Roteiro

- Método de Gauss - Jacobi
  - Processo Iterativo
    - Erro
    - Exemplo
- Método de Gauss - Seidel
  - Processo Iterativo
    - Erro
    - Exemplo



Ótimo estudo!

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**

- **Quanto as soluções:**

- Solução Única
- Infinitas Soluções [variáveis livres]
- Incompatível [não tem solução]

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**

- Métodos

- **Métodos Diretos**

- Solução “exata” após um número finito de operações.
      - Regra de Cramer
      - Inversão da Matriz
      - Escalonamento da Matriz
      - Fatoração L.U

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**

- Métodos

- **Métodos Iterativos**

- Processo de aproximação iterativa da solução.
    - A convergência é assegurada sob certas condições.
      - Método de Gauss – Jacobi
      - Método de Gauss – Seidel

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**

- Método de Gauss – Jacobi

- Dado o Sistema:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + \dots\dots\dots a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 + \dots\dots\dots a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots\dots\dots \\ \dots\dots\dots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + a_{n3}x_3 + \dots\dots\dots a_{nn}x_n = b_n \end{cases} \quad [S]$$

- Em notação matricial:  $AX = b$

- A é a matriz  $n \times n$  dos coeficientes
      - X é o vetor coluna das variáveis
      - **b** é o vetor coluna dos termos independentes

$$\boxed{A} \boxed{X} = \boxed{b}$$

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**

- Método de Gauss – Jacobi

- **Processo Iterativo**

- Supondo  $a_{ii} \neq 0$  ( $i = 1, 2, 3, \dots, n$ ) em [S] e isolando os elementos diagonais, o processo iterativo é dado por:

$$x_1^{(k+1)} = \frac{1}{a_{11}} (b_1 - a_{12}x_2^{(k)} - a_{13}x_3^{(k)} - \dots - a_{1n}x_n^{(k)})$$

$$x_2^{(k+1)} = \frac{1}{a_{22}} (b_2 - a_{21}x_1^{(k)} - a_{23}x_3^{(k)} - \dots - a_{2n}x_n^{(k)})$$

$\vdots$

$$x_n^{(k+1)} = \frac{1}{a_{nn}} (b_n - a_{n1}x_1^{(k)} - a_{n2}x_2^{(k)} - \dots - a_{nn-1}x_{n-1}^{(k)})$$

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**
  - Método de Gauss – Jacobi
    - Critérios de Parada

i) Máximo desvio absoluto:

$$\Delta^{(k)} = \max_{i=1,n} |x_i^{(k)} - x_i^{(k-1)}| < \varepsilon \quad (\text{erro})$$

ii) Máximo desvio relativo:

$$\Delta_R^{(k)} = \frac{\Delta^{(k)}}{\max_{i=1,n} |x_i^{(k)}|} < \varepsilon \quad (\text{erro})$$



# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**
  - Método de Gauss – Jacobi
  - Teorema 1 (suficiência)

Seja o sistema linear  $AX = b$  e seja:

$$\alpha_k = \frac{\left( \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq k}}^n |a_{kj}| \right)}{|a_{kk}|}$$

Se  $\alpha = \max_{k=1,n} \alpha_k < 1$ , então o método Gauss-Jacobi gera uma sequência  $\{X^{(k)}\}$  convergente para a solução do sistema dado, independentemente da escolha da aproximação inicial  $X^{(0)}$ .

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**

- Método de Gauss – Jacobi

- Exemplo 1

- Verifique as condições do Teorema 1 para um sistema cuja matriz dos coeficiente é dada por:

$$A = \begin{bmatrix} 10 & 2 & 1 \\ 1 & 5 & 1 \\ 2 & 3 & 10 \end{bmatrix}$$

Solução:

$$\alpha_1 = \frac{(2+1)}{10} = 0,3 < 1 \qquad \alpha_2 = \frac{(1+1)}{5} = 0,4 < 1$$
$$\alpha_3 = \frac{(2+3)}{10} = 0,5 < 1$$

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**

- Método de Gauss – Jacobi

- Nota 1. Se as condições do Teorema 1 não são satisfeitas, não significa que o método não possa convergir.
    - Nota 2: Se as condições do Teorema 1 não são satisfeitas, fazemos novas tentativas permutando as linhas das equações (ou da matriz dos coeficientes).

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**

- **Método de Gauss – Jacobi**

- **Exemplo 2**

- Dado o sistema abaixo verifique as condições do Teorema 1.

$$\begin{aligned}x_1 + 3x_2 + x_3 &= -2 \\ 5x_1 + 2x_2 + 2x_3 &= 3 \\ 0x_1 + 6x_2 + 8x_3 &= -6\end{aligned}$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 1 \\ 5 & 2 & 2 \\ 0 & 6 & 8 \end{bmatrix}$$

$$\alpha_1 = \frac{(3+1)}{1} = 4 > 1 \quad \text{FALHOU!!}$$

$$\alpha_2 = \frac{(5+2)}{2} = 3,5 > 1 \quad \text{FALHOU!!}$$

$$\alpha_3 = \frac{(0+6)}{8} = 0,75 < 1 \quad \text{OK!}$$

Permutando a primeira linha com a segunda temos:

$$\begin{aligned}5x_1 + 2x_2 + 2x_3 &= 3 \\ x_1 + 3x_2 + x_3 &= -2 \\ 0x_1 + 6x_2 + 8x_3 &= -6\end{aligned}$$

$$A = \begin{bmatrix} 5 & 2 & 2 \\ 1 & 3 & 1 \\ 0 & 6 & 8 \end{bmatrix}$$

$$\alpha_1 = \frac{(2+2)}{5} = 0,8 < 1 \quad \text{OK!}$$

$$\alpha_2 = \frac{(1+1)}{3} = 0,66 < 1 \quad \text{OK!}$$

$$\alpha_3 = \frac{(0+6)}{8} = 0,75 < 1 \quad \text{OK!}$$

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**
  - Método de Gauss – Jacobi
    - Exemplo 3

Resolver o sistema de equações lineares, pelo Método de Gauss-Jacobi com aproximação inicial  $X^{(0)} = [0,7 \quad -1,6 \quad 0,6]^T$  e erro  $\varepsilon \leq 0,05$ .

$$10x_1 + 2x_2 + x_3 = 7$$

$$x_1 + 5x_2 + x_3 = -8$$

$$2x_1 + 3x_2 + 10x_3 = 6$$

Solução:

Passo 1 : Formulação do Processo Iterativo

Isolando os elementos diagonais , o processo iterativo é dado por:

$$x_1^{(k+1)} = \frac{1}{10}(7 - 2x_2^{(k)} - x_3^{(k)})$$

$$x_2^{(k+1)} = \frac{1}{5}(-8 - x_1^{(k)} - x_3^{(k)})$$

$$x_3^{(k+1)} = \frac{1}{10}(6 - 2x_1^{(k)} - 3x_2^{(k)})$$

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**
  - Método de Gauss – Jacobi
    - Exemplo 3 – cont.

Passo 2: Processo Iterativo

$$\bar{X}^{(0)} = \begin{bmatrix} x_1^{(0)} \\ x_2^{(0)} \\ x_3^{(0)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.7 \\ -1.6 \\ 0.6 \end{bmatrix}$$

$k = 0$

$$x_1^{(1)} = \frac{1}{10}(7 - 2x_2^{(0)} - x_3^{(0)}) = 0,96$$

$$x_2^{(1)} = \frac{1}{5}(-8 - x_1^{(0)} - x_3^{(0)}) = -1,86$$

$$x_3^{(1)} = \frac{1}{10}(6 - 2x_1^{(0)} - 3x_2^{(0)}) = 0,94$$

$$X^1 = \begin{bmatrix} 0,96 \\ -1,86 \\ 0,94 \end{bmatrix}$$



# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**

- Método de Gauss – Jacobi

- Exemplo 3 – cont.

Passo 2: Cálculo do Erro

i) Máximo desvio absoluto

$$X^{(1)} = \begin{bmatrix} 0,96 \\ -1,86 \\ 0,94 \end{bmatrix} \quad X^{(0)} = \begin{bmatrix} 0,7 \\ -1,6 \\ 0,6 \end{bmatrix}$$
$$\begin{aligned} |x_1^{(1)} - x_1^{(0)}| &= |0,96 - 0,7| = 0,26 \\ |x_2^{(1)} - x_2^{(0)}| &= |-1,86 - (-1,6)| = 0,26 \\ |x_3^{(1)} - x_3^{(0)}| &= |0,94 - 0,6| = 0,34 \end{aligned}$$

Max > 0.05

Falhou!

ii) Máximo desvio relativo

$$\Delta_R^{(1)} = \frac{0,34}{\max_{i=1,3} |x_i^{(1)}|} = \frac{0,34}{1,86} = 0,1828 > 0.05$$

Falhou!

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**

- **Método de Gauss – Jacobi**

- **Exemplo 3 – cont.**

Passo 2: Processo Iterativo - *continua*

$$X^{(1)} = \begin{bmatrix} x_1^{(1)} \\ x_2^{(1)} \\ x_3^{(1)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0,96 \\ -1,86 \\ 0,94 \end{bmatrix}$$

$$k = 1$$

$$x_1^{(2)} = \frac{1}{10}(7 - 2x_2^{(1)} - x_3^{(1)}) = 0,978$$

$$x_2^{(2)} = \frac{1}{5}(-8 - x_1^{(1)} - x_3^{(1)}) = -1,98$$

$$x_3^{(2)} = \frac{1}{10}(6 - 2x_1^{(1)} - 3x_2^{(1)}) = 0,966$$

$$X^{(2)} = \begin{bmatrix} 0,978 \\ -1,98 \\ 0,966 \end{bmatrix}$$



# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**

- Método de Gauss – Jacobi

- Exemplo 3 – cont.

Passo 2: Cálculo do Erro - **continua**

i) Máximo desvio absoluto

$$\begin{aligned} X^{(2)} - X^{(1)} &= \begin{aligned} |x_1^{(2)} - x_1^{(1)}| &= |0.978 - 0.96| = 0.018 \\ |x_2^{(2)} - x_2^{(1)}| &= |-1.98 - (-1.86)| = 0.12 \\ |x_3^{(2)} - x_3^{(1)}| &= |0.966 - 0.94| = 0.026 \end{aligned} \end{aligned}$$

**Max > 0.05**  
**Falhou!**

ii) Máximo desvio relativo

$$\Delta_R^{(2)} = \frac{0.12}{1.98} = 0.0606 > \varepsilon \text{ **Falhou!**}$$

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**
  - Método de Gauss – Jacobi
    - Exemplo 3 – cont.

Passo 2: Processo Iterativo - continua

$$X^{(2)} = \begin{bmatrix} x_1^{(2)} \\ x_2^{(2)} \\ x_3^{(2)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0,978 \\ -1,98 \\ 0,966 \end{bmatrix}$$

$$k = 2$$

$$x_1^{(3)} = \frac{1}{10}(7 - 2x_2^{(2)} - x_3^{(2)}) = 0,9994$$

$$x_2^{(3)} = \frac{1}{5}(-8 - x_1^{(2)} - x_3^{(2)}) = -1,9888$$

$$x_3^{(3)} = \frac{1}{10}(6 - 2x_1^{(2)} - 3x_2^{(2)}) = 0,9984$$

$$X^{(3)} = \begin{bmatrix} 0,9994 \\ -1,9888 \\ 0,9984 \end{bmatrix}$$

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**
  - Método de Gauss – Jacobi
    - Exemplo 3 – cont.

Passo 2: Cálculo do Erro - **continua**

i) Máximo desvio absoluto

$$\begin{aligned} |x_1^{(3)} - x_1^{(2)}| &= |0.9994 - 0.978| = 0.0214 \\ X^{(3)} - X^{(2)} &= |x_2^{(3)} - x_2^{(2)}| = |-1.9888 - (-1.98)| = 0.0088 \\ |x_3^{(3)} - x_3^{(2)}| &= |0.9984 - 0.966| = 0.0324 \end{aligned}$$

**Max** < 0.05  
**OK !**

ii) Máximo desvio relativo

$$\Delta_R^{(3)} = \frac{0.0324}{1.9888} = 0.0163 < \varepsilon \quad \text{OK !!}$$

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**

- Método de Gauss – Jacobi

- Exemplo 3 – cont.

- **Passo 3: Conclusão**

$$X = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0,9994 \\ -1,9888 \\ 0,9984 \end{bmatrix}$$

É solução para o sistema

$$10x_1 + 2x_2 + x_3 = 7$$

$$x_1 + 5x_2 + x_3 = -8$$

$$2x_1 + 3x_2 + 10x_3 = 6$$

com erro  $\varepsilon \leq 0,05$ .

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**

- **Método de Gauss – Seidel**

- O método de Gauss-Seidel atualiza os elementos do vetor na iteração (k+1), utilizando resultados já calculados nessa mesma iteração.

$$x_1^{(k+1)} = \frac{1}{a_{11}} (b_1 - a_{12}x_2^{(k)} - a_{13}x_3^{(k)} - a_{14}x_4^{(k)} - \dots - a_{1n}x_n^{(k)})$$

$$x_2^{(k+1)} = \frac{1}{a_{22}} (b_2 - a_{21}x_1^{(k+1)} - a_{23}x_3^{(k)} - a_{24}x_4^{(k)} - \dots - a_{2n}x_n^{(k)})$$

$$x_3^{(k+1)} = \frac{1}{a_{33}} (b_3 - a_{31}x_1^{(k+1)} - a_{32}x_2^{(k+1)} - a_{34}x_4^{(k)} - \dots - a_{3n}x_n^{(k)})$$

⋮

$$x_n^{(k+1)} = \frac{1}{a_{nn}} (b_n - a_{n1}x_1^{(k+1)} - a_{n2}x_2^{(k+1)} - a_{n3}x_3^{(k+1)} - \dots - a_{nn-1}x_{n-1}^{(k+1)})$$

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**
  - Método de Gauss – Seidel
    - Exemplo 4

Determine uma solução para o sistema

$$\begin{cases} 10x_1 - 5x_2 = 0.1 \\ -5x_1 + 15x_2 = -0.2 \end{cases}$$

com valores iniciais  $x_1^{(0)} = 0$  e  $x_2^{(0)} = 1$

Solução:

Passo 1 : Formulação do Processo Iterativo

Isolando os elementos diagonais, o processo iterativo é dado por:

$$x_1^{(k+1)} = \frac{1}{10} (0.1 + 5x_2^{(k)})$$

$$x_2^{(k+1)} = \frac{1}{15} (-0.2 + 5x_1^{(k+1)})$$



# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**

- **Método de Gauss – Seidel**

- **Exemplo 4 – cont.**

Passo 2: Processo Iterativo

$$\vec{X}^{(0)} = \begin{bmatrix} x_1^{(0)} \\ x_2^{(0)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$k = 0$$

$$\begin{cases} x_1^{(1)} = \frac{1}{10} (0.1 + 5x_2^{(0)}) \\ x_2^{(1)} = \frac{1}{15} (-0.2 + 5x_1^{(1)}) \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1^{(1)} = \frac{1}{10} (0.1 + 5x_2^{(0)}) = \frac{1}{10} (0.1 + 5 \cdot 1) = 0.51 \\ x_2^{(1)} = \frac{1}{15} (-0.2 + 5 \cdot 0.51) = 0.01611 \end{cases}$$

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**
  - Método de Gauss – Seidel
    - Exemplo 4 – cont.

Passo 2: Processo Iterativo

$$X^{(1)} = \begin{bmatrix} x_1^{(1)} \\ x_2^{(1)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.51 \\ 0.01611 \end{bmatrix}$$

$k = 1$

$$\begin{cases} x_1^{(2)} = \frac{1}{10} (0.1 + 5x_2^{(1)}) \\ x_2^{(2)} = \frac{1}{15} (-0.2 + 5x_1^{(2)}) \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1^{(2)} = \frac{1}{10} (0.1 + 5x_2^{(1)}) = \frac{1}{10} (0.1 + 5 \cdot 0.01611) = 0.01806 \\ x_2^{(2)} = \frac{1}{15} (-0.2 + 5 \cdot 0.01806) = -0.00731 \end{cases}$$



# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**

- **Método de Gauss – Seidel**

- **Exemplo 4 – cont.**

Passo 2: Processo Iterativo

$$X^{(2)} = \begin{bmatrix} x_1^{(2)} \\ x_2^{(2)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.01806 \\ -0.00731 \end{bmatrix}$$

$$k = 2$$

$$\begin{cases} x_1^{(3)} = \frac{1}{10} (0.1 + 5x_2^{(2)}) \\ x_2^{(3)} = \frac{1}{15} (-0.2 + 5x_1^{(3)}) \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1^{(3)} = \frac{1}{10} (0.1 + 5 * (-0.00731)) = 0.00634 \\ x_2^{(3)} = \frac{1}{15} (-0.2 + 5 * 0.00634) = -0.01122 \end{cases}$$

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**
  - Método de Gauss – Seidel
    - Exemplo 4 – cont.

Passo 2: Processo Iterativo

$$X^{(3)} = \begin{bmatrix} x_1^{(3)} \\ x_2^{(3)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.00634 \\ -0.01122 \end{bmatrix}$$

$k = 3$

$$\begin{cases} x_1^{(4)} = \frac{1}{10} (0.1 + 5x_2^{(3)}) \\ x_2^{(4)} = \frac{1}{15} (-0.2 + 5x_1^{(4)}) \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1^{(4)} = \frac{1}{10} (0.1 + 5 * (-0.01122)) = 0.00439 \\ x_2^{(4)} = \frac{1}{15} (-0.2 + 5 * 0.00439) = -0.01187 \end{cases}$$

# Cálculo Numérico Computacional

## • Sistemas de Equações Lineares

### ◦ Método de Gauss – Seidel

#### • Exemplo 5

Resolver o sistema linear utilizando o Método Iterativo de Gauss – Seidel, com

$X^o = [0,0,0]^T$  e erro  $\varepsilon \leq 0,05$

$$5x_1 + x_2 + x_3 = 5$$

$$3x_1 + 4x_2 + x_3 = 6$$

$$3x_1 + 3x_2 + 6x_3 = 0$$

Solução:

Passo 1 : Formulação do Processo Iterativo

Isolando os elementos diagonais, o processo iterativo é dado por:

$$x_1^{(k+1)} = \frac{1}{5}(5 - x_2^{(k)} - x_3^{(k)})$$

$$x_2^{(k+1)} = \frac{1}{4}(6 - 3x_1^{(k+1)} - x_3^{(k)})$$

$$x_3^{(k+1)} = \frac{1}{6}(0 - 3x_1^{(k+1)} - 3x_2^{(k+1)})$$

# Cálculo Numérico Computacional

## • Sistemas de Equações Lineares

### ◦ Método de Gauss – Seidel

#### • Exemplo 5 – cont.

Passo 2: Processo Iterativo

$$X^{(0)} = \begin{bmatrix} x_1^{(0)} \\ x_2^{(0)} \\ x_3^{(0)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$k = 0$$

$$x_1^{(1)} = \frac{1}{5}(5 - x_2^{(0)} - x_3^{(0)}) = 1$$

$$x_2^{(1)} = \frac{1}{4}(6 - 3x_1^{(1)} - x_3^{(0)}) = 0.75$$

$$x_3^{(1)} = \frac{1}{6}(0 - 3x_1^{(1)} - 3x_2^{(1)}) = -0.875$$

$$X^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0.75 \\ -0.875 \end{bmatrix}$$

# Cálculo Numérico Computacional

## • Sistemas de Equações Lineares

### ◦ Método de Gauss – Seidel

#### • Exemplo 5 – cont.

Passo 2: Cálculo do Erro

i) Máximo desvio absoluto

$$X^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0,75 \\ -0,875 \end{bmatrix} \quad \begin{aligned} |x_1^{(1)} - x_1^{(0)}| &= |1,0 - 0| = 1,0 \\ |x_2^{(1)} - x_2^{(0)}| &= |0,75 - 0,0| = 0,75 \\ |x_3^{(1)} - x_3^{(0)}| &= |-0,875 - 0| = 0,875 \end{aligned}$$

ii) Máximo desvio relativo

$$\Delta_R^{(1)} = \frac{\max_{i=1,3} \Delta_i^{(1)}}{\max_{i=1,3} |x_i^{(1)}|} = \frac{1,0}{1,0} = 1,0 > \varepsilon$$

# Cálculo Numérico Computacional

## • Sistemas de Equações Lineares

- Método de Gauss – Seidel
  - Exemplo 5 – cont.

Passo 2: Processo Iterativo

$$X^{(1)} = \begin{bmatrix} x_1^{(1)} \\ x_2^{(1)} \\ x_3^{(1)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0.75 \\ -0.875 \end{bmatrix}$$

$k = 1$

$$x_1^{(2)} = \frac{1}{5}(5 - x_2^{(1)} - x_3^{(1)}) = 1.0025$$

$$x_2^{(2)} = \frac{1}{4}(6 - 3x_1^{(2)} - x_3^{(1)}) = 0.95$$

$$x_3^{(2)} = \frac{1}{6}(0 - 3x_1^{(2)} - 3x_2^{(2)}) = -0.9875$$

$$X^{(2)} = \begin{bmatrix} 1.0025 \\ 0.95 \\ -0.9875 \end{bmatrix}$$

# Cálculo Numérico Computacional

## • Sistemas de Equações Lineares

- Método de Gauss – Seidel
  - Exemplo 5 – cont.

Passo 2: Cálculo do Erro

i) Máximo desvio absoluto

$$X^{(2)} = \begin{bmatrix} 1.0025 \\ 0.95 \\ -0.9875 \end{bmatrix} \quad X^{(1)} = \begin{bmatrix} 0.96 \\ -1.86 \\ 0.94 \end{bmatrix} \quad |x_1^{(2)} - x_1^{(1)}| = |1.0025 - 0.96| = 0.0425$$

$$|x_2^{(2)} - x_2^{(1)}| = |0.95 - (-1.86)| = 2.81 \quad \text{Max} > 0.05 !!$$

$$|x_3^{(2)} - x_3^{(1)}| = |-0.9875 - 0.94| = 1.9275 \quad \text{Falhou !}$$

> 0.05 !!  
Falhou !

ii) Máximo desvio relativo

$$\Delta_R^{(2)} = \frac{\max_{i=1,3} \Delta_i^{(2)}}{\max_{i=1,3} |x_i^{(2)}|} = \frac{2.81}{1.0025} = 2.803 \quad > 0.05 !!$$

Falhou !



# Cálculo Numérico Computacional

## • Sistemas de Equações Lineares

- Método de Gauss – Seidel
  - Exemplo 5 – cont.

Passo 2: Processo Iterativo

$$X^{(2)} = \begin{bmatrix} x_1^{(2)} \\ x_2^{(2)} \\ x_3^{(2)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1.0025 \\ 0.95 \\ -0.9875 \end{bmatrix}$$

$k = 2$

$$x_1^{(3)} = \frac{1}{5}(5 - x_2^{(2)} - x_3^{(2)}) = 1.0075$$

$$x_2^{(3)} = \frac{1}{4}(6 - 3x_1^{(3)} - x_3^{(2)}) = 0.9912$$

$$x_3^{(3)} = \frac{1}{6}(0 - 3x_1^{(3)} - 3x_2^{(3)}) = -0.9993$$

$$X^{(3)} = \begin{bmatrix} 1.0075 \\ 0.9912 \\ -0.9993 \end{bmatrix}$$



# Cálculo Numérico Computacional

## • Sistemas de Equações Lineares

- Método de Gauss – Seidel
  - Exemplo 5 – cont.

Passo 2: Cálculo do Erro

i) Máximo desvio absoluto

$$X^{(3)} = \begin{bmatrix} 1,0075 \\ 0,9912 \\ -0,9993 \end{bmatrix} \quad X^{(2)} = \begin{bmatrix} 1,0025 \\ 0,95 \\ -0,9875 \end{bmatrix}$$
$$\begin{aligned} |x_1^{(3)} - x_1^{(2)}| &= |1,075 - 1,025| = 0,0175 \\ |x_2^{(3)} - x_2^{(2)}| &= |0,9912 - 0,95| = 0,0412 \quad \text{Max} < 0.05 \text{ OK!} \\ |x_3^{(3)} - x_3^{(2)}| &= |-0,9993 - (-0,9875)| = 0,0118 \end{aligned}$$

ii) Máximo desvio relativo

$$\Delta_R^{(3)} = \frac{\max_{i=1,3} \Delta_i^{(3)}}{\max_{i=1,3} |x_i^{(3)}|} = \frac{0,0412}{1,0075} = 0,0408 < \varepsilon \quad \text{OK !!}$$

# Cálculo Numérico Computacional

- **Sistemas de Equações Lineares**

- Método de Gauss – Seidel

- Exemplo 5 – cont.

- **Passo 3: Conclusão**

$$X = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1,0075 \\ 0,9912 \\ -0,9993 \end{bmatrix}$$

É solução para o sistema

$$5x_1 + x_2 + x_3 = 5$$

$$3x_1 + 4x_2 + x_3 = 6$$

$$3x_1 + 3x_2 + 6x_3 = 0$$

com erro  $\varepsilon \leq 0,05$ .

# Cálculo Numérico Computacional

## Obrigado pela Atenção!



Fique atento e focado! Vem ai a lista de atividades dessa unidade!

Livro Texto:

RUGGIERO, M.A.G.; LOPES, V.L.R.

Cálculo Numérico: Aspectos Teóricos e Computacionais,  
Makron Books, 2ª. Edição, 1997.