### Métodos Numéricos

Prof. Dr. Jonatha Costa

2024

Costa, JRO Métodos Numéricos

# Organização

### 1 Resolução de Sistemas Lineares

Introdução

Método de Eliminação de Gauss

Método de Eliminação de Gauss-Jordan

Método de Fatoração LU

LU - Método de Crout

Inversa de uma Matriz

Conceito de Métodos Iterativos

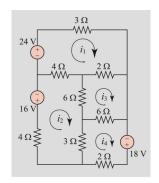
Método de Jacobi

Método de Gauss-Seidel

- Apresentar conteúdo de Resolução de Equações Lineares
  - Métodos diretos
    - \* Eliminação de Gauss
    - \* Eliminação de Gauss-Jordan
    - \* Fatoração LU
    - \* Método de Crout
    - \* Inversa de uma matriz
  - Métodos Iterativos
    - \* Gauss-Jacobi
    - \* Gauss-Seidel

**Exemplo**: Seja um problema de engenharia que requer a solução de um sistema de equações. Usando a lei de kirchhoff, as correntes  $i_1, i_2, i_3$  e  $i_4$  podem ser determinadas com a solução do seguinte sistema de quatro equações:

Figura: Circuito Elétrico



$$\begin{cases} +9i_1 - 4i_2 - 2i_3 = 24 \\ -4i_1 + 17i_2 - 6i_3 - 3i_4 = -16 \\ -2i_1 - 6i_2 + 14i_3 - 6i_4 = 0 \\ -3i_2 - 6i_3 + 11i_4 = 18 \end{cases}$$

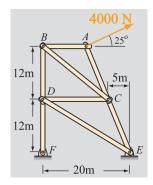
Fonte: GILAT, (2008)

オロトオ部トオミトオミト ミーからの

Costa, JR<sup>o</sup> Métodos Numéricos 4/3

**Exemplo**: Seja o cálculo de força nos membros de uma treliça. As forças nos oito membros da treliça são determinadas a partir da solução do seguinte sistema de oito equações:

Figura: Dinâmica de forças



$$\begin{array}{c} 0,9231F_{AC}=1690\\ F_{AB}-0,7809F_{BC}=0\\ F_{CD}+0,8575F_{DE}=0\\ 0,3846F_{CE}-0,3846F_{AC}-0,7809F_{BC}-F_{CD}=0\\ 0,9231F_{AC}+0,6247F_{BC}-0,9231F_{CE}=0\\ -F_{AB}-0,3846F_{AC}=3625\\ 0,6247F_{BC}-F_{BD}=0\\ F_{BD}-0,5145F_{DE}-F_{DF}=0 \end{array}$$

Fonte: GILAT, (2008)

(□▶ ◀鬪▶ ◀불▶ ◀불▶ = = ~♡٩♡

### Conceituação

Um sistema de m equações e n variáveis é chamado de sistema de equações lineares e tem a seguinte forma genérica:

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

em que:  $a_{ij}$  são os coeficientes para  $1 \le i \le m, \ 1 \le j \le n, \ x_j$  são as variáveis e  $b_i$  são as constantes.

A resolução de um sistema linear consiste em calcular os valores de  $x_j$ , para j = 1, ..., n, caso eles existam, que satisfaçam as m equações simultaneamente.

O sistema linear pode ter:

Costa, JR®

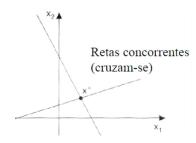
- \* Mais equações do que incógnitas (m > n);
- \* Mais incógnitas do que equações (m < n)
- \* O mesmo número de incógnitas e equações (m = n).

### Solução única

$$\begin{cases} 2x_1 + x_2 = 3\\ x_1 - 3x_2 = -2 \end{cases}$$

$$x^* = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

### Figura: Retas concorrentes



Fonte: DIAS,(2019)

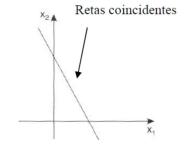
◆□ → →□ → →□ → □ → □ Costa, JR® Métodos Numéricos 7/39

### $Infinitas\ Soluç\~oes$

Figura: Retas coincidentes

$$\begin{cases} 2x_1 + x_2 = 3\\ 4x_1 - 2x_2 = 6 \end{cases}$$

para o qual  $\forall x^* = (\alpha, 3 - 2\alpha)^t$  com  $\alpha \in \mathbb{R}$ , é solução.



Fonte: DIAS, (2019)

Costa, JR

Métodos Numéricos

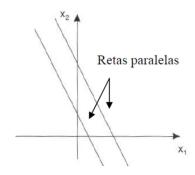
8/39

### Nenhuma solução

$$\begin{cases} 2x_1 + x_2 = 3\\ 4x_1 + 2x_2 = 2 \end{cases}$$

Determinante de A é nulo.  $det(A) = 0 \rightarrow \nexists x^* in \mathbb{R}.$ 

### Figura: Retas Parelelas



Fonte: DIAS,(2019)

As operações elementares entre equações de um sistema linear são:

- Trocar as equações de posição
- Multiplicar uma ou mais equações por constantes (chamamos múltiplos de equações):
- Somar o múltiplo de uma equação por outra e aplicar uma operação elementar entre equações em um sistema linear implicará no sempre mesmo resultado  $(x_1, x_2, ..., x_n)$ .

Costa, JR® Métodos Numéricos 10/39

O sistema pode ser escrito na forma de um produto matricial Ax = b, em que as matrizes são definidas por:

$$[\mathbf{A}] = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{vmatrix}, [\mathbf{x}] = \begin{vmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{vmatrix} [\mathbf{b}] = \begin{vmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{vmatrix}$$

#### Em que:

- $A \notin a \text{ matriz } (m, n) \text{ dos coeficientes}$
- x é o vetor das variáveis(n linhas)
- b é o vetor das constantes(m linhas), termos independentes
- Obter a solução de Ax = b implica em se obter os escalares  $x_1, x_2, \dots, x_n$  que permitam escrever b como combinação linear das n colunas de A.

$$[\mathbf{b}] = x_1 \begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{m2} \end{bmatrix} + \dots + x_n \begin{bmatrix} a_{1n} \\ a_{2n} \\ \vdots \\ a_{mn} \end{bmatrix}$$

Costa, JR® Métodos Numéricos 11/39

### Métodos de soluções para Sistemas Lineares

Métodos Diretos - São aqueles que fornecem uma solução exata, a menos que existam erros de arredondamento.

- $x = A^{-1}b$
- Eliminação de Gauss;
- Pivotamento
- Fatoração LU

Métodos Indiretos - São aqueles que geram uma sequência de vetores x(k) a partir de uma aproximação inicial x(0).

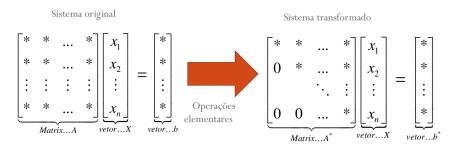
- Método Iterativo de Gauss:
- Método Iterativo de Gauss-Jacobi.

4□ → 4回 → 4 重 → 4 重 → 9 Q ○ Costa, JR®

### Método da Eliminação de Gauss

Este método consiste em transformar o sistema linear original Ax = b em um sistema linear equivalente A \* x = b\* com matriz dos coeficientes **triangular superior**.

Figura: Eliminação de Gauss



Fonte: DIAS, (2019)

### Método da Eliminação de Gauss

### $Considera \~c\~oes$

- Supor que a matriz A seja quadrada m=n e não singular.
- Adotado as seguintes notações
  - \* i = 1, 2, ..., m (i-ésima linha);
  - \* j = 1, 2, ..., n (j-ésima coluna);
  - \* k = 1, ... (k-ésima etapa da eliminação)
  - \*  $a_{ij}^{(k)} \in b_i^{(k)}$

Uma matriz é singular se e somente se seu determinante é nulo.

《□トペラトベミト ミ ぐ)へ(\*\* Costa, JR<sup>®</sup> Métodos Numéricos 14/39

### Método da Eliminação de Gauss

Procedimento:

Para cada fase k = 1, 2, ..., n da eliminação (ou pivoteamento):

- Determinar o pivô  $a_{kk}^{(k)} \neq 0$  (ou não muito pequeno).
- Eliminar (zerar) os elementos da coluna  $a_{ik}^{(k)}$  abaixo da k-ésima linha do pivô, para  $i = k + 1, \ldots, n$ .
- Determinar uma constante  $m_{ik}$ , de modo que, ao multiplicá-la pela k-ésima linha do pivô e subtrair com a *i*-ésima linha, esse elemento deverá ser zerado.

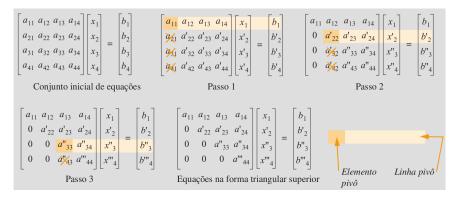
$$a_{ik}^{(k)} - m_{ik} a_{kk}^{(k)} = 0 m_{ik} = \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}}$$

Costa, JR® Métodos Numéricos

### Método da Eliminação de Gauss

Procedimento:

### Figura: Eliminação de Gauss - Procedimento



Fonte: DIAS,(2019)
Métodos Numéricos

Figura: Pivotação

Após o Passo 1, a segunda equação tem um elemento pivô zero

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ 0 & 0 & a'_{23} & a'_{24} \\ 0 & a'_{32} & a'_{33} & a'_{34} \\ 0 & a'_{42} & a'_{43} & a'_{44} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b'_2 \\ b'_3 \\ b'_4 \end{bmatrix}$$

Usando pivotação, troca-se a segunda equação pela terceira.

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ 0 & a'_{32} & a'_{33} & a'_{34} \\ 0 & 0 & a'_{23} & a'_{24} \\ 0 & a'_{42} & a'_{43} & a'_{44} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b'_3 \\ b'_2 \\ b'_4 \end{bmatrix}$$

### Método da Eliminação de Gauss com Pivotação

• Se durante o procedimento de Eliminação de Gauss uma equação pivô tiver um elemento pivô nulo e o sistema de equações tiver solução, uma equação com um elemento pivô diferente de zero sempre poderá ser encontrada.

Resolva o sistema linear: 
$$\begin{cases} 10x_1 + 2x_2 + x_3 = 7 \\ x_1 + 5x_2 + x_3 = -8 \\ 2x_1 + 3x_2 + 10x_3 = 6 \end{cases}$$

• Forma matricial Ax=b

$$\left| \begin{array}{ccc|c} 10 & 2 & 1 \\ 1 & 5 & 1 \\ 2 & 3 & 10 \end{array} \right| . \left| \begin{array}{c} x1 \\ x2 \\ x3 \end{array} \right| = \left| \begin{array}{c} 7 \\ -8 \\ 6 \end{array} \right|$$

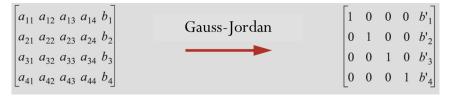
#### (1) Método de Gauss

- 4 □ b 4 圊 b 4 悥 b - 悥 - 쒸익♡

### Método de Eliminação de Gauss-Jordan

- A equação pivô é normalizada com a divisão de todos os seus termos pelo coeficiente pivô. Isso faz com que o coeficiente pivô seja igual a 1.
- A equação pivô é utilizada na eliminação dos elementos fora da diagonal principal em TODAS as demais equações, ou seja, o processo de eliminação aplica-se às equações acima e abaixo da equação pivô.
- A manipulação da equação pivô segue a mesma estrutura de Gauss para a obtenção dos elementos elementos fora da diagonal.

Figura: Gauss-Jordan



Fonte: GILAT,(2008)

Resolva o sistema linear: 
$$\begin{cases} 10x_1 + 2x_2 + x_3 = 7 \\ x_1 + 5x_2 + x_3 = -8 \\ 2x_1 + 3x_2 + 10x_3 = 6 \end{cases}$$

### (2) Método de Gauss-Jordan

$$\begin{vmatrix} 10 & 2 & 1 & 7 \\ 1 & 5 & 1 & -8 \\ 2 & 3 & 10 & 6 \end{vmatrix} \rightarrow \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{vmatrix} \rightarrow \begin{cases} x_1 = 1 \\ x_2 = -2 \\ x_3 = 1 \end{cases}$$

(ㅁㅏㅓ@ㅏㅓㅌㅏㅓㅌㅏ · ㅌ · 쒸٩)(

Costa, JR<sup>®</sup> Métodos Numéricos 20/39

### Fatoração LU

A base deste método, assim como o método da eliminação de Gauss, é o uso de uma propriedade elementar de sistemas de equações lineares que estabelece o seguinte:

- A solução de um sistema linear Ax = b não se altera se o submetivermos a uma sequência de operações tais como:
  - \* Multiplicação de uma equação (linha) por uma constante não nula;
  - \* Soma do múltiplo de uma equação a outra;
  - \* Troca de posição de duas ou mais equações.
- Seja o sistema linear Ax = b, este processo de fatoração consiste em decompor a matriz A em um produto de dois ou mais fatores, na forma:

$$[A]=[L][U]$$

em que:

- \* L = Matriz triangular inferior (Decomposição LU)
- \* U = Matriz triangular superior (Eliminação de Gauss)

### Fatoração LU

- Seja o sistema linear:  $\begin{cases} Ax = b \\ LUx = b \end{cases}$
- Considerando, Ux = y temos então dois sistemas: Ly = b
- Decomposição de Matriz [a]:

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ m_{21} & 1 & 0 & 0 \\ m_{31} & m_{32} & 1 & 0 \\ m_{41} & m_{42} & m_{43} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ 0 & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ 0 & 0 & a_{33} & a_{34} \\ 0 & 0 & 0 & a_{44} \end{bmatrix}$$

- Os elementos diagonais de [L] são todos iquais a 1 e os elementos abaixo desta são os multiplicadores m<sub>ij</sub> que multiplicam a equação pivô quando ela é usada para eliminar os elementos abaixo do coeficiente pivô no método de Gauss;
- A matriz triangular superior [U] é a matriz de coeficientes [a] obtida ao final do procedimento de Eliminação de Gauss.

Costa, JR®

Resolva o sistema linear: 
$$\begin{cases} 10x_1 + 2x_2 + x_3 = 7 \\ x_1 + 5x_2 + x_3 = -8 \\ 2x_1 + 3x_2 + 10x_3 = 6 \end{cases}$$

### (3) Fatoração LU

- Aplicar o método de Eliminação de Gauss na Matriz A para obtenção de L e U;
  - Então, para a matriz A dada, tem-se:

$$L = \left(\begin{array}{ccc} 1 & 0 & 0 \\ 0,1 & 1 & 0 \\ 0,2 & 0,54 & 1 \end{array}\right) \ e \ U = \left(\begin{array}{ccc} 10 & 2 & 1 \\ 0 & 4,8 & 0,9 \\ 0 & 0 & 9,31 \end{array}\right)$$

ullet Resolver os dois sistemas lineares equivalentes obtidos pelas substituição A=LU

• 
$$Ly = b; L = \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0,1 & 1 & 0 \\ 0,2 & 0,54 & 1 \end{vmatrix} \cdot \begin{vmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 7 \\ -8 \\ 6 \end{vmatrix} \rightarrow y = \begin{vmatrix} 7 \\ -8,7 \\ 9,31 \end{vmatrix}$$

•  $Ux = y; U = \begin{vmatrix} 10 & 2 & 1 \\ 0 & 4,8 & 0,9 \\ 0 & 0 & 9,31 \end{vmatrix} . \begin{vmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 7 \\ -8,7 \\ 9,31 \end{vmatrix} \to x = \begin{vmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{vmatrix}$ 

### Fatoração LU - Método de Crout

As matrizes L e U são da forma

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} L_{11} & 0 & 0 & 0 \\ L_{21} & L_{22} & 0 & 0 \\ L_{31} & L_{32} & L_{33} & 0 \\ L_{41} & L_{42} & L_{43} & L_{44} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & U_{12} & U_{13} & U_{14} \\ 0 & 1 & U_{23} & U_{24} \\ 0 & 0 & 1 & U_{34} \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Resolvendo o produto L e U, tem-se:

Costa, JR®

$$= \left[ \begin{array}{ccccc} L_{11} & L_{11}U_{12} & L_{11}U_{13} & L_{11}U_{14} \\ L_{21} & L_{21}U_{12} + L_{22} & L_{21}U_{13} + L_{22}U_{23} & L_{21}U_{14} + L_{22}U_{24} \\ L_{31} & L_{31}U_{12} + L_{32} & L_{31}U_{13} + L_{32}U_{23} + L_{33} & L_{31}U_{14} + L_{32}U_{24} + L_{33}U_{34} \\ L_{41} & L_{41}U_{12} + L_{42} & L_{41}U_{13} + L_{42}U_{23} + L_{43} & L_{41}U_{14} + L_{42}U_{24} + L_{43}U_{34} + L_{44} \end{array} \right]$$

Métodos Numéricos

### Fatoração LU - Método de Crout

Igualando os elementos correspem quentes em ambos os lados da equação, pode-se encontrar os elementos das matrizes [L] e [U], como sendo:

• Na primeira linha:

$$L_{11} = a_{11}; U_{12} = \frac{a_{12}}{L_{11}}; U_{13} = \frac{a_{13}}{L_{11}}; U_{14} = \frac{a_{14}}{L_{11}}$$

• Na segunda linha:

$$L_{21} = a_{21}; L_{22} = a_{22} - L_{21}U_{12};$$

$$U_{23} = \frac{a_{23} - L_{21}U_{13}}{L_{22}}; U_{24} = \frac{a_{24} - L_{21}U_{14}}{L_{22}}$$

E assim sucessivamente!

Costa, JR

Métodos Numéricos

25/39

#### Inversa de uma Matriz

• A inversa de uma matriz quadrada [a] é a matriz  $[a]^{-1}$  tal que o produto das duas matrizes fornece a identidade.

$$[A][A]^{-1} = [I]$$

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_{11} & x_{12} & x_{13} & x_{14} \\ x_{21} & x_{22} & x_{23} & x_{24} \\ x_{31} & x_{32} & x_{33} & x_{34} \\ x_{41} & x_{42} & x_{43} & x_{44} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

A solução da identidade é obtida através da solução das quatro equações:

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_{11} \\ x_{21} \\ x_{31} \\ x_{41} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_{12} \\ x_{22} \\ x_{32} \\ x_{42} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_{13} \\ x_{23} \\ x_{33} \\ x_{43} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_{14} \\ x_{24} \\ x_{34} \\ x_{44} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Costa, JR<sup>©</sup> Métodos Numéricos 26/39

#### Método Iterativos

Consiste em colocar cada incógnita  $x_i$  em função das outras variáveis, conforme segue:

### Figura: Iterativos

$$\begin{array}{c} a_{11}x_1+a_{12}x_2+a_{13}x_3+a_{14}x_4=b_1\\ a_{21}x_1+a_{22}x_2+a_{23}x_3+a_{24}x_4=b_2\\ a_{31}x_1+a_{32}x_2+a_{33}x_3+a_{34}x_4=b_3\\ a_{41}x_1+a_{42}x_2+a_{43}x_3+a_{44}x_4=b_4 \end{array}$$
 Escrevendo as equações em uma forma explícita 
$$\begin{array}{c} x_1=[b_1-(a_{12}x_2+a_{13}x_3+a_{14}x_4)]/a_{11}\\ x_2=[b_2-(a_{21}x_1+a_{23}x_3+a_{24}x_4)]/a_{22}\\ x_3=[b_3-(a_{31}x_1+a_{32}x_2+a_{34}x_4)]/a_{33}\\ x_4=[b_4-(a_{21}x_1+a_{42}x_2+a_{43}x_3)]/a_{44} \end{array}$$

Fonte: GILAT, (2008)

#### Destacam-se os métodos:

- Jacobi os valores das incógnitas no lado direito da equação são atualizados todos de uma vez no final de cada iteração.
- Gauss-Seidel em que o valor de cada incógnita é atualizado (e usado no cálculo da nova estimativa das demais incógnitas dentro da mesma iteração) assim que se calcula uma nova estimativa para essa incógnita.

#### Método Iterativos

- O processo de solução começa com a escolha de valores iniciais para as incógnitas (primeira solução estimada).
- Na primeira iteração, a primeira solução assumida é substituída no lado direito das equações, e os novos valores calculados para as incógnitas formam a segunda solução estimada.
- Na segunda iteração, a segunda solução é substituída de volta nas equações para que novos valores sejam obtidos para as incógnitas, e isso constitui a terceira solução estimada.
- As iterações continuam da mesma forma e, quando o método "dá certo", as soluções obtidas durante as iterações sucessivas convergem para a solução real.

#### Destacam-se os métodos:

- Jacobi os valores das incógnitas no lado direito da equação são atualizados todos de uma vez no final de cada iteração.
- Gauss-Seidel em que o valor de cada incógnita é atualizado (e usado no cálculo da nova estimativa das demais incógnitas dentro da mesma iteração) assim que se calcula uma nova estimativa para essa incógnita.

#### Método Iterativos

Em um sistema com n equações:

• As equações explícitas para as incógnitas  $[x_i]$  são:

$$x_i = \frac{1}{a_{ii}} \left[ b_i - \left( \sum_{j=1, j \neq i}^n a_{ij} x_j \right) \right] \tag{1}$$

$$i=1,2,\ldots,n$$

• Uma condição suficiente para a convergência ocorre se, em cada uma das linhas da matriz de coeficientes [a], o valor absoluto do elemento diagonal for maior que a soma dos valores absolutos dos elementos fora da diagonal.

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

\* Essa condição é suficiente, mas não necessária para a convergência do método iterativo e, quando ocorre a matriz [a] é classificada como diagonalmente dominante.

#### Método Iterativos de Jacobi

- Um valor inicial é escolhido para cada uma das incógnitas,  $x_1^{(1)}, x_2^{(1)}, \dots, x_n^{(1)}$  assumindo-se que o valor inicial de todas seja zero, caso não haja informações iniciais a respeito.
- A segunda estimativa da solução,  $x_1^{(2)}, x_2^{(2)}, \ldots, x_n^{(2)}$ , é calculada com a substituição do lado direito da equação 1 de modo que se tem:

$$x_i^{(2)} = \frac{1}{a_{ii}} \left[ b_i - \left( \sum_{j=1, j \neq i}^n a_{ij} x_j^{(1)} \right) \right], \ i = 1, 2, \dots, n$$

ullet Em geral, a (k+1)-ésima estimativa da solução é calculada a partir da k-ésima estimativa usando:

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left[ b_i - \left( \sum_{j=1, j \neq i}^n a_{ij} x_j^{(k)} \right) \right], \ i = 1, 2, \dots, n$$

• As iterações continuam até que as diferenças entre os valores obtidos nas iterações sucessivas sejam pequenas ou que o valor absoluto do erro relativo estimado de todas as incógnitas for menor que um valor  $\varepsilon$  predeterminado:

$$\left| \frac{x_i^{(k+1)} - x_i^{(k)}}{x_i^{(k)}} \right| \le \varepsilon \ , \ i = 1, 2, \dots, n$$

Costa, JR<sup>©</sup> Métodos Numéricos 30/39

#### Resolva o sistema linear:

$$\begin{cases} 10x_1 + 2x_2 + x_3 = 7\\ x_1 + 5x_2 + x_3 = -8\\ 2x_1 + 3x_2 + 10x_3 = 6 \end{cases}$$

#### Método de Jacobi

- Descrição de equações  $x_i$ :
  - $x_1 = (7 (2x_2 + x_3))/10$
  - $x_2 = (-8 (x_1 + x_2))/5$
  - $x_3 = (6 (2x_1 + 3x_2))/10$

  - Ponto de partida:  $x_1 =$  $0, x_2 = 0, x_3 = 0$
- Segunda iteração  $x_i^{(k=2)}$ :
- - $x_1^{(2)} = (7 (2.0 + 0))/10 = 0,7$
  - $x_2^{(2)} = (-8 (0+0))/5 = -1, 6$
  - $x_3^{(2)} = (6 (2.0 + 3.0))/10 =$
  - Após a segunda iteração:  $x_1 =$  $0, 7, x_2 = -1, 6, x_3 = 0, 6$

- Terceira iteração  $x_{\cdot}^{(k=3)}$ :
  - $x_1^{(3)} = (7 (2 \cdot (-1, 6) + 0, 6))/10 = 0,96$
  - $x_2^{(3)} = (-8 (0,7+0,6))/5 = -1,86$
  - $x_2^{(3)} = (6 (2.(0,7) + 3.(-1,6))/10 = 0.94$
  - Após a terceira iteração:  $x_1 = 0.96, x_2 =$  $-1.86, x_3 = 0.94$
- Quarta iteração  $x_{:}^{(k=4)}$ :
  - $x_1^{(4)} = (7 (2 \cdot (-1, 86) + 0, 94))/10 = 0,978$
  - $x_2^{(4)} = (-8 (0.96 + 0.94))/5 = -1.98$
  - $x_2^{(4)} = (6 (2.(0,96) + 3.(-1,86))/10 =$ 0.966
  - Após a quarta iteração:  $x_1 = 0,978, x_2 =$  $-1.98, x_3 = 0.966$



#### Método Iterativos de Gauss-Seidel

- No método de Gauss-Seidel, valores iniciais são assumidos para as incógnitas  $x_2, x_3, \ldots, x_n$ , (exceto  $x_1$ ), assumindo-se que o valor inicial de todas seja zero, caso não haja informações iniciais a respeito.
- $x_1$  é obtido pela substituição dos valores assumidos na equação 1.
- Em seguida, o novo valor de  $x_2$  é obtido pela substituição dos valores assumidos na equação 1 para i=2, e assim por diante até que i=n, para concluir a **primeira iteração.**
- Em seguida, a segunda iteração começa com i = 1, em que um novo valor é calculado para  $x_1$ , e assim por diante.
- No método de Gauss-Seidel, os valores atuais das incógnitas são utilizados no cálculo do novo valor da próxima incógnita.

#### Método Iterativos de Gauss-Seidel

A aplicação da equações (1) no método de Gauss-Seidel leva à fórmula iterativa:

$$x_1^{(k+1)} = \frac{1}{a_{11}} \left[ b_1 - \sum_{j=2}^{j=n} a_{1j} x_j^{(k)} \right]$$

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left[ b_1 - \left( \sum_{j=1}^{j=i-1} a_{ij} x_j^{(k+1)} + \sum_{j=i+1}^{j=n} a_{ij} x_j^{(k)} \right) \right], \quad i = 2, 3, \dots, n-1$$

$$x_n^{(k+1)} = \frac{1}{a_{nn}} \left[ b_n - \sum_{j=1}^{j=n-1} a_{nj} x_j^{(k+1)} \right]$$

- Note que os valores das incógnitas na iteração k+1, são calculados obtidos na iteração k+1 para  $j \le i$  e usando os valores usando os valores para  $j \le i$ .
- O critério de interrupção das iterações é o mesmo utilizado no método de Jacobi.
- O método de Gauss-Seidel converge mais rápido do que o método de Jacobi e requer menos memória computacional quando programado

### Resolva o sistema linear:

$$\begin{cases}
10x_1 + 2x_2 + x_3 = 7 \\
x_1 + 5x_2 + x_3 = -8 \\
2x_1 + 3x_2 + 10x_3 = 6
\end{cases}$$

### (5) Método de Gauss-Seidal

- Descrição de equações  $x_i$ :
  - $x_1 = (7 (2x_2 + x_3))/10$
  - $x_2 = (-8 (x_1 + x_3))/5$
  - $x_3 = (6 (2x_1 + 3x_2))/10$
  - Ponto de partida:  $x_1 = 0, x_2 = 0, x_3 = 0$
- Segunda iteração  $x_i^{(k=2)}$ :
  - $x_1^{(2)} = (7 (2.0 + 0))/10 = 0.7$
  - $x_2^{(2)} = (-8 (0.7 + 0))/5 = -1.74$
  - $x_3^{(2)} = (6 (2.0,7) + 3.0,-1,74))/10 = -0.982$
  - Após a segunda iteração:  $x_1 = 0, 7, x_2 = -1, 74, x_3 = 0, 982$

- Terceira iteração  $x_i^{(k=3)}$ :
  - $x_1^{(3)} = (7 (2 \cdot (-1,74) + 0,982))/10 = 0,9498$
  - $x_2^{(3)} = (-8 (0.9498 + 0.982))/5 = -1.9863$
  - $x_3^{(3)} = (6 (2.0,7 + 3.-1,9863))/10 = -0,062$
  - Após a terceira iteração:  $x_1 = 0,9498, x_2 = -1,9863, x_3 = 1,005$
- Quarta iteração  $x_i^{(k=4)}$ :
  - $x_1^{(4)} = (7 (2. -1,9863 + 1,005))/10 = 0,9966$
  - $x_2^{(4)} = (-8 (0.9966 + 1,005))/5 = -2,000$
  - $x_3^{(4)} = (6 (2.0,9966 + 3.-2,000))/10 = 1,000$
  - Após a quarta iteração:  $x_1 = 0,9966, x_2 = -2,000, x_3 = 1,000$

→□ → ←□ → ← □ → ○ □ → ○ へ○

### Resultados Jacobi e Gauss-Seidal

Figura: Comparativo de iterações para erro de 0,001

```
Método Iterativo de Jacobi *****
  0.700000
                   -1.600000
                                    0.600000
  0.960000
                   -1.860000
                                    0.940000
  0.978000
                   -1.980000
                                    0.966000
  0.999400
                  -1.988800
                                    0.998400
  0.997920
                                    0.996760
  1.000236
                  -1.998936
  0.999759
                  -2.000104
                                    0.999634
  1.000057
                   -1.999878
                                    1.000079
  0.999968
                   -2.000027
                                    0.999952
Método Iterativo de Gauss-Seidal
  0.700000
                   -1.740000
                                    0.982000
  0.949800
                                    1.005948
                   -1.986360
  0.996677
                   -2.000525
                   -2.000169
  1.000029
                   -2.000015
                                    0.999999
```

Fonte: AUTOR,(2020)

### Script Jacobi e Gauss-Seidal

Figura: Script comparativo de iterações com Erro de 0,001

```
clc; clear all; format bank
  fprintf('\n***** Método Iterativo de Jacobi *****\n\n')
 x1=0:x2=0:x3=0:x4=0: n=20: err=0.0001
6 a=0; b=0; c=0;
 disp('k
                                 % Atualiza a e usa Xi anterior
                                  % Atualiza b e usa Xi anterior
                                  % Atualiza c e usa Xi anterior
   fprintf('%2.0f \t%-8.6f \t%-8.6f \t%-8.6f \t\n',k,x1,x2,x3)
  fprintf('\n***** Método Iterativo de Gauss-Seidal *****\n\n'
                                     % Guarda x1(k-1) em a:
  b=x2: x2=(-8-(x1+x3))/5:
                                      % Guarda x2(k-1) em b:
                                      % Guarda x3(k-1) em c:
                           (abs(x2-b))<err && (abs(x3-c))<err) break end;
```

Fonte: AUTOR,(2020)



36/39

### Recursividade Octave / MatLab

Sejam as matrizes:  $A_{(n \ x \ n)} \ e \ b_{(n \ x \ 1)}$ , tal que Ax = b;

- $x = A \setminus b$  A divisão à esquerda equivalente a x = linsolve(A, b)
- $x = b^t/A^t$  A divisão à direita
- $\mathbf{x} = \mathbf{inv}(\mathbf{A}) * \mathbf{B} \text{ ou } x = A^{-1} * b$
- rref([A b]) Solução pelo método de Gauss-Jordan
- [L,U,P]=lu(A) Solução pela fatoração LU
  - L é uma matriz triangular inferior;
  - U é uma matriz triangular superior;
  - P é a matriz de permutação.

4 🗆 ト 4 😇 ト 4 😇 ト 4 😇 ト 7 🧸

### Recursividade Python

Sejam as matrizes:  $A_{(n \ x \ n)} \ e \ b_{(n \ x \ 1)}$ , tal que Ax = b;

- Utilizando o comando solve : solve(A, b)s1 = np.linalg.solve(A, b)
- Utilizando o comando inv(A)' e '@' : inv(A)@b s2 = np.linalg.inv(A)@b
- Utilizando o comando 'inv(A)' e 'np.dot : dot(inv(A), b)s3 = np.dot(np.linalq.inv(A), b)
- Utilizando o comando lu(A) do scipy: P, L, U = lu(A)from scipy.linalg import lu P, L, U = lu(A)

4□ → 4回 → 4 重 → 4 重 → 9 Q ○ Costa, JR®

### Exercícios

- Veja a lista de exercícios na web
- Veja a lista de códigos em: https://github.com/jonathacosta/NM

↓□▶ ←□▶ ← □▶ ← □▶ □ ♥ へ○

Costa, JR<sup>©</sup> Métodos Numéricos 39/39