Métodos Numéricos

Prof. Dr. Jonatha Costa

2024

- 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

Organização

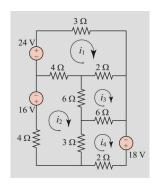
1 Resolução de Sistemas Lineares

Introdução

4 中) 4 御) 4 差) 4 差) Costa, JRo Métodos Numéricos 3/52

Exemplo: Seja um problema de engenharia que requer a solução de um sistema de equações. Utilizando 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



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

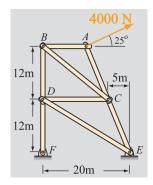
Fonte: GILAT, (2008)

◆□ > ◆□ > ◆豆 > ◆豆 > 豆 めのの

Costa, JR^o Métodos Numéricos 4/52

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)

Costa, JR® Métodos Numéricos

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.

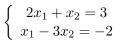
A resolução de um sistema linear consiste em calcular os valores de x_j , para j = 1, ..., n, caso eles existam, que satisfaçam as m equações simultaneamente.

O sistema linear pode ter:

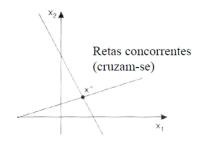
- * Mais equações do que incógnitas (m > n);
- * Mais incógnitas do que equações (m < n);
- * O mesmo número de incógnitas e equações (m = n).

Solução única

Figura: Retas concorrentes



$$x^* = \left(\begin{array}{c} 1\\1 \end{array}\right)$$



Fonte: DIAS,(2019)

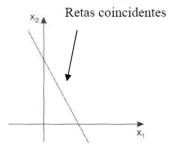
◆□▶ ◆圖▶ ◆臺▶ ◆臺▶ ■ Costa, JR® Métodos Numéricos 7/52

Infinitas Soluções

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

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

Figura: Retas coincidentes



Fonte: DIAS,(2019)

Costa, JR

Métodos Numéricos

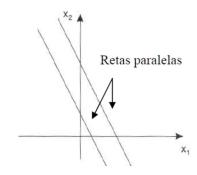
8/52

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:

- Permuta permutar as equações de posição
- 2 Produto por uma constante multiplicar uma ou mais equações por constantes (chamamos múltiplos de equações);
- 3 Adição somar o múltiplo de uma equação por outra.

Premissa:

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 10/52

O sistema pode ser escrito na forma de um produto matricial $A \cdot x = b$, no qual 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:

- $A \notin a \text{ matriz } (m, n) \text{ dos coeficientes};$
- $x \notin o$ vetor das variáveis(n linhas);
- b é o vetor das constantes(m linhas), termos independentes.
- Obter a solução de $A \cdot x = b$ 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

Métodos de soluções para Sistemas Lineares

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

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

Costa, JR®

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 ○

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

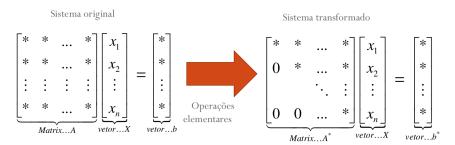
Método de Jacobi

Método de Gauss-Seidel

Método da Eliminação de Gauss

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

Figura: Eliminação de Gauss



Fonte: DIAS, (2019)

Método da Eliminação de Gauss

Considerações

- 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);
 - * $a_{i,i}^{(k)} \in b_{i}^{(k)}$.

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

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

Método da Eliminação de Gauss

Procedimento:

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

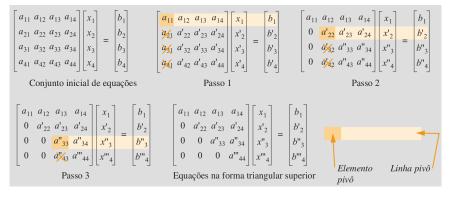
- Determinar o pivô $a_{kk}^{(k)} \neq 0$ (ou não muito pequeno);
- \bullet Eliminar (zerar) os elementos da coluna $a_{ik}^{(k)}$ abaixo da k-ésima linha do pivô para $i = k + 1, \ldots, n$:
- Determinar uma constante m_{ik} , de modo que ao multiplicá-la pela k-ésima linha do pivô e subtrair com a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

Procedimento:

Figura: Eliminação de Gauss - Procedimento



Fonte: DIAS,(2019)

Caso o pivô seja nulo, utiliza-se a Eliminação de Gauss com Pivotação.

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.

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

Fonte: GILAT,(2008)

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.

Costa, JR[®] Métodos Numéricos 18/52

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

Costa, JR® Métodos Numéricos 19/52

• Forma matricial Ax=b

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

(1) Método de Gauss

$$\begin{vmatrix} 10 & 2 & 1 & 7 \\ 1 & 5 & 1 & -8 \\ 2 & 3 & 10 & 6 \end{vmatrix} \xrightarrow{m_{21}} = \frac{A(2,1)}{A(1,1)} = \frac{1}{10} = 0, 1 \\ L2 = L2 - m_{21} * L1 \end{vmatrix} \xrightarrow{0} \xrightarrow{0} \xrightarrow{4,8} \xrightarrow{0,9} \xrightarrow{-8,7} \Rightarrow$$

$$\begin{vmatrix} 10 & 2 & 1 & 7 \\ 0 & 4,8 & 0,9 & -8,7 \\ 2 & 3 & 10 & 6 \end{vmatrix} \xrightarrow{m_{31}} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ L3 = L3 - m_{31} * L1 \end{vmatrix} \xrightarrow{0} \xrightarrow{0} \xrightarrow{4,8} \xrightarrow{0,9} \xrightarrow{-8,7} \Rightarrow$$

$$\begin{vmatrix} 10 & 2 & 1 & 7 \\ 0 & 4,8 & 0,9 & -8,7 \\ 0 & 2,6 & 9,8 & 4,6 \end{vmatrix} \xrightarrow{m_{32}} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{32} = \frac{A(3,1)}{A(2,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(1,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(2,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(2,1)} = \frac{2}{10} = 0, 2 \\ m_{31} = \frac{A(3,1)}{A(2,1)} = \frac{A(3,1)}{A(2,1)} = \frac{A(3,1)}{A(2,1)} = \frac{A(3,1)}{A(3,1)} = \frac{A(3,1)}{A(2,1)} = \frac{A(3,1)}{A(3,1)} = \frac{A(3,1)}{A(2,1)} = \frac{A(3,1)}{A(2,1)} = \frac{A(3,1)}{A(2,1)$$

|ロト 4回 | 4 差 | 4 差 | 2 | 9 4 0 0

Costa, JR[®] Métodos Numéricos 20/52

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

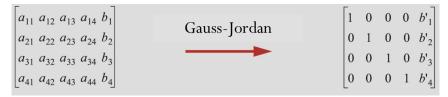
Método de Gauss-Seidel

Costa, JR[©] Métodos Numéricos 21/52

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

(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[®] Métodos Numéricos 23/52

Organização

1 Resolução de Sistemas Lineares

Introdução

Método de Eliminação de Gauss

Método de Fatoração LU

LU - Método de Crout

Inversa de uma Matriz

Conceito de Métodos Iterativos

Método de Jacobi

Método de Gauss-Seidel

Fatoração LU

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

- A solução de um sistema linear $A \cdot x = b$ 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 $A \cdot x = b$, 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)

4 D > 4 B > 4 E > 4 E > E 9 Q C

Costa, JR[®] Métodos Numéricos 25/52

Fatoração LU

- Seja o sistema linear: $\begin{cases} A \cdot x = b \\ LU \cdot x = b \end{cases}$
- Considerando, $U \cdot x = y$ tem-se dois sistemas: $L \cdot y = b$
- 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 iguais a 1 e os elementos abaixo desta são os multiplicadores m_{ij} que multiplicam a equação pivô quando ela é utilizada 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.

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

Costa, JRo

(3) Fatoração LU

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

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

• Resolvendo-se os dois sistemas lineares equivalentes obtidos pelas substituição A=LU

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

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

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

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-se o produto L e U, tem-se:

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

◆□▶ ◆圖▶ ◆臺▶ ◆臺▶ 臺 釣९ⓒ Costa, JR® Métodos Numéricos

Fatoração LU - Método de Crout

Igualando-se os elementos correspodente 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:

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

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

Sucessivamente!

Costa, JR[●] 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

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 matriz 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:

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

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

◆□ > ◆□ > ◆重 > ・重 ・ 夕 < ○ Costa, JR® 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-Seide

Método Iterativos

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

Figura: Iterativos

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

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 até que as soluções obtidas durante as iterações sucessivas tenha convergência na solução real.

Destacam-se os métodos:

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

Costa, JR[©] Métodos Numéricos 36/52

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.

4□ > 4□ > 4□ > 4□ > 4□ > 900 Costa, JR®

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

◆□ → ◆□ → ◆ ■ → ◆ ■ → ◆ ○ ○ ○

Costa, JR[®] Métodos Numéricos 38/52

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 utilizando:

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

• As iterações continuam até que as diferenças entre os valores obtidos nas iterações sucessivas sejam pequenas, ou até que o valor absoluto do erro relativo estimado de todas as incógnitas seja menor que um valor ε pré-determinado:

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

Costa, JR

Métodos Numéricos

39/52

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

$$10x_1 + 2x_2 + x_3 = 7$$
$$x_1 + 5x_2 + x_3 = -8$$
$$2x_1 + 3x_2 + 10x_3 = 6$$

Costa, JRo Métodos Numéricos

Método de Jacobi

- Descrição de equações $x_i^{(k=1)}$:
 - $x_1 = (7 (2x_2 + x_3))/10$
 - $x_2 = (-8 (x_1 + x_2))/5$
 - $x_3 = (6 (2x_1 + 3x_2))/10$
 - Ponto de partida: $x_1 = 0$; $x_2 = 0$; $x_3 = 0$
- Segunda iteração $x_{:}^{(k=2)}$:
 - $x_1^{(2)} = (7 (2.0 + 0))/10 = 0.7$
 - $x_2^{(2)} = (-8 (0+0))/5 = -1, 6$
 - $x_2^{(2)} = (6 (2.0 + 3.0))/10 = 0.6$

 - Após a segunda iteração: $x_1 = 0.7$; $x_2 = -1.6$; $x_3 = 0.6$

- Terceira iteração $x_{:}^{(k=3)}$:
 - $x_1^{(3)} = (7 (2 \cdot (-1, 6) + 0, 6))/10 = 0,96$
 - $x_2^{(3)} = (-8 (0,7+0,6))/5 = -1,86$
 - $x_2^{(3)} = (6 (2.(0,7) + 3.(-1,6))/10 = 0.94$
 - 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: $x_1 = 0.978$; $x_2 = -1.98$; $x_3 = 0.966$

4 D > 4 D > 4 E > 4 E > E 900

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

Costa, JR^o Métodos Numéricos 42/52

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.

Costa, JR^o Métodos Numéricos 43/52

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 $j \leq i$ e utilizando os valores para $j \leq i$;
- O critério de interrupção das iterações é o mesmo utilizado no método de Jacobi;
- O método de Gauss-Seidel converge mais rápidamente que o método de Jacobi e requer menos memória computacional quando programado.

Costa, JR[®] Métodos Numéricos 44/52

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

Costa, JR® Métodos Numéricos

(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 $x_i^{(k=2)}$:
 - $x_1^{(2)} = (7 (2.0 + 0))/10 = 0.7$
 - $x_2^{(2)} = (-8 (0.7 + 0))/5 = -1.74$
 - $x_3^{(2)} = (6 (2.0,7 + 3.-1,74))/10 = -0.982$
 - 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: $x_1 = 0,9966, x_2 = -2,000, x_3 = 1,000$

Resultados Jacobi e Gauss-Seidal

Figura: Comparativo de iterações para erro de 0,001

```
Método Iterativo de Jacobi
  0.700000
                                    0.600000
                   -1.600000
  0.960000
                   -1.860000
                                    0.940000
  0.978000
                   -1.980000
                                    0.966000
                                    0.998400
  0.999400
                   -1.988800
  0.997920
                   -1.999560
                                    0.996760
  1.000236
                   -1.998936
                                    1.000284
  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
                   -1.986360
                                    1.005948
  0.996677
                   -2.000525
                                    1.000822
  1.000023
                                    1.000046
                   -2.000169
  1.000029
                   -2.000015
                                    0.999999
```

Fonte: AUTOR,(2020)

Caso erro seja superado antes de 20 iterações o script interrompe as iterações!

Script Octave/Matlab Jacobi e Gauss-Seidal

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

```
fprintf('\n**** Método Iterativo de Jacobi ****\n\n'
  x1=0:x2=0:x3=0:x4=0: n=20: err=0.0001
  a=0;b=0;c=0;
  disp('k
     a=(7-(2*x2+x3))/10:
                                  % 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\n',k,x1,x2,x3);
  fprintf('\n***** Método Iterativo de Gauss-Seidal *****\n\n'
22 x1=0; x2=0; x3=0; x4=0;
                                      % Guarda x1(k-1) em a;
                                      % Guarda x2(k-1) em b;
                                      % Guarda x3(k-1) em c;
  if((abs(x1-a) < err) \& (abs(x2-b)) < err & (abs(x3-c)) < err) break end;
```

Fonte: AUTOR,(2020)



48/52

Script Python Jacobi e Gauss-Seidal

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

```
print('\n***** Método Iterativo de Jacobi *****\n')
x1, x2, x3, x4 = 0,0,0,0
a.b.c.err = 0.0.0.0.0.001
n=20
print(' k \t x1 \t x2 \t x3')
    a=(7-(2*x2+x3))/10;
    b=(-8-(x1+x3))/5:
    if((abs(x1-a) < err) and (abs(x2-b)) < err and (abs(x3-c)) < err):
    x1, x2, x3=a,b,c
    print('%2.d \t%.3f \t%.3f \t%.3f\n'%(k,x1,x2,x3))
print('\n**** Método Iterativo de Gauss-Seidal ****\n\n')
x1, x2, x3, x4 = 0, 0, 0, 0
print(' k \t x1 \t x2 \t x3')
    a , x1 = x1 , (7-(2*x2+x3))/10
   b , x2 = x2 , (-8-(x1+x3))/5;
   c , x3 = x3 , (6-(2*x1+3*x2))/10;
    if((abs(x1-a) < err) \text{ and } (abs(x2-b)) < err \text{ and } (abs(x3-c)) < err):
    print('%2.d \t%.3f \t%.3f \t%.3f\n'%(k,x1,x2,x3))
```

Fonte: AUTOR,(2020)



Recursividade Octave / MatLab

Sejam as matrizes: $A_{(n\times n)}$ e $b_{(n\times 1)}$, tal que $A\cdot x=b$, segue-se:

- $x = A \setminus b$ A divisão à esquerda equivalente a: 'x = linsolve(A, b)';
- $x = b^t/A^t$ A divisão à direita;
- $\mathbf{x} = \mathbf{inv}(\mathbf{A}) \cdot \mathbf{B}$ ou $x = A^{-1} \cdot b$;
- 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.

Costa, JR®

Métodos Numéricos

50/52

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)

Costa, JR® Métodos Numéricos 51/52

Exercícios

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

Costa, JR[®] Métodos Numéricos 52/52