



Análise Numérica

Timóteo Sambo (2020), adaptado por Nelson Mulemba

Resolução de Sistemas de Equações Lineares

Maputo, September 2, 2024



Índice

- 1 Introdução
- 2 Sistemas de Equações Lineares
- 3 Métodos Iterativos

Introdução

Nesta aula estudaremos os métodos de resolução de sistemas de equações lineares de n equações e n incógnitas.

Um sistema linear pode ter:

- nenhuma solução (sistema impossível);
- uma única solução (sistema possível e determinados);
- infinidade de soluções (sistema possível e indeterminados).

Estudaremos apenas os sistemas possíveis determinados. Afim de achar a solução, trabalharemos com dois métodos:

Métodos directos: fornecem solução exacta (a menos de erros de arredondamento);

Métodos Iterativos: sobre certas condições, produzem uma sequência que converge para a solução.



Sistemas de Equações Lineares

Sistema de equações lineares

Um sistema de equações é um conjunto de equações

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

que devem ser resolvidas simultaneamente.

Sistemas de Equações Lineares

Note que, o sistema pode ser escrito na forma $AX = B$, onde

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}, \quad X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}.$$

Método directo

Método de Eliminação de Gauss

Consiste em transformar o sistema em um outro mais simples que tenha a mesma solução que o original, recorrendo as chamadas **operações elementares**:

- Permutar linhas;
- Multiplicar uma linha por uma constante diferente de zero;
- Trocar uma linha por sua soma com um múltiplo de outra linha.

O objectivo é transformar a matriz A em uma matriz triangular superior. Resolver um sistema desse tipo é simples (substituição retroactiva), como ilustra o seguinte exemplo.



Método directo

Resolva o sistema
$$\begin{cases} x - 3y + 3z = 4 \\ 3y - z = 2 \\ 2z = 6 \end{cases}$$

Resolução

- Da última equação, $z = 3$;
- Substituindo na segunda equação, vemos que $y = \frac{5}{3}$ e, finalmente;
- Substituindo na primeira equação concluímos que $x = 0$.

Método directo

Considere a chamada matriz aumentada

$$\left(\begin{array}{cccc|c} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{array} \right)$$

Passos do Método de Eliminação de Gauss

- Na coluna k o elemento a_{kk} é diferente de zero. Caso isso não ocorra, algum dos elemento abaixo dele, digamos a_{ik} com $i > k$, será diferente de zero, permutamos as linhas k e i ;
- Seja L_i a linha i da matriz aumentada. Se $i > k$, vamos trocar L_i por $L_i - \frac{a_{ik}}{a_{kk}} L_k$. Portanto, todos os elementos abaixo da diagonal principal serão iguais a zero.

Geo Sambo (2019), adaptado por Nelson Eudélio

Método de Eliminação de Gauss

$$\text{Resolva o sistema } \begin{cases} x + 2y + 4z = 1 \\ 3x + y - z = 2 \\ 3x + 2y + z = 5 \end{cases}$$

Resolução

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 4 & | & 1 \\ 3 & 1 & -1 & | & 2 \\ 3 & 2 & 1 & | & 5 \end{pmatrix} \xrightarrow[L_2 \leftarrow L_2 - 3L_1]{\Leftrightarrow} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 4 & | & 1 \\ 0 & -5 & -13 & | & -1 \\ 3 & 2 & 1 & | & 5 \end{pmatrix} \xrightarrow[L_3 \leftarrow L_3 - 3L_1]{\Leftrightarrow} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 4 & | & 1 \\ 0 & -5 & -13 & | & -1 \\ 0 & -4 & -11 & | & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow[L_3 \leftarrow L_3 - \frac{-4}{-5}L_2]{\Leftrightarrow} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 4 & | & 1 \\ 0 & -5 & -13 & | & -1 \\ 0 & 0 & -\frac{3}{5} & | & \frac{14}{5} \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{cases} x = -5 \\ y = \frac{37}{3} \\ z = -\frac{14}{3} \end{cases}$$

Teo Sambo (2020), adaptado por Nelson Mulemba

Método de Eliminação de Gauss

$$\text{Resolva o sistema } \begin{cases} x + 2y + 4z = 1 \\ 3x + y - z = 2 \\ 3x + 2y + z = 5 \end{cases}$$

Resolução

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 4 & 1 \\ 3 & 1 & -1 & 2 \\ 3 & 2 & 1 & 5 \end{array} \right) \xrightarrow{L_2 \leftarrow L_2 - 3L_1} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 4 & 1 \\ 0 & -5 & -13 & -1 \\ 3 & 2 & 1 & 5 \end{array} \right) \xrightarrow{L_3 \leftarrow L_3 - 3L_1}$$

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 4 & 1 \\ 0 & -5 & -13 & -1 \\ 0 & -4 & -11 & 2 \end{array} \right) \xrightarrow{L_3 \leftarrow L_3 - \frac{-4}{-5}L_2} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 4 & 1 \\ 0 & -5 & -13 & -1 \\ 0 & 0 & -\frac{3}{5} & \frac{14}{5} \end{array} \right) \Leftrightarrow$$

$$\begin{cases} x = -5 \\ y = \frac{37}{3} \\ z = -\frac{14}{3} \end{cases}$$

Teo Sambo (2020), adaptado por Nelson Mulemba

Método de Eliminação de Gauss

$$\text{Resolva o sistema } \begin{cases} x + 2y + 4z = 1 \\ 3x + y - z = 2 \\ 3x + 2y + z = 5 \end{cases}$$

Resolução

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 4 & 1 \\ 3 & 1 & -1 & 2 \\ 3 & 2 & 1 & 5 \end{array} \right) \xrightarrow{L_2 \leftarrow L_2 - 3L_1} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 4 & 1 \\ 0 & -5 & -13 & -1 \\ 3 & 2 & 1 & 5 \end{array} \right) \xrightarrow{L_3 \leftarrow L_3 - 3L_1}$$

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 4 & 1 \\ 0 & -5 & -13 & -1 \\ 0 & -4 & -11 & 2 \end{array} \right) \xrightarrow{L_3 \leftarrow L_3 - \frac{-4}{-5}L_2} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 4 & 1 \\ 0 & -5 & -13 & -1 \\ 0 & 0 & -\frac{3}{5} & \frac{14}{5} \end{array} \right) \Leftrightarrow$$

$$\begin{cases} x = -5 \\ y = \frac{37}{3} \\ z = -\frac{14}{3} \end{cases}$$

deo Sambo (2020), adaptado por Nelson Mulemba

Método de Eliminação de Gauss

$$\text{Resolva o sistema } \begin{cases} x + 2y + 4z = 1 \\ 3x + y - z = 2 \\ 3x + 2y + z = 5 \end{cases}$$

Resolução

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 4 & 1 \\ 3 & 1 & -1 & 2 \\ 3 & 2 & 1 & 5 \end{array} \right) \xrightarrow{L_2 \leftarrow L_2 - 3L_1} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 4 & 1 \\ 0 & -5 & -13 & -1 \\ 3 & 2 & 1 & 5 \end{array} \right) \xrightarrow{L_3 \leftarrow L_3 - 3L_1} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 4 & 1 \\ 0 & -5 & -13 & -1 \\ 0 & -4 & -11 & 2 \end{array} \right)$$
$$\xrightarrow{L_3 \leftarrow L_3 - \frac{-4}{-5}L_2} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 4 & 1 \\ 0 & -5 & -13 & -1 \\ 0 & 0 & -\frac{3}{5} & \frac{14}{5} \end{array} \right) \Leftrightarrow$$

$$\begin{cases} x = -5 \\ y = \frac{37}{3} \\ z = -\frac{14}{3} \end{cases}$$

de Sambo (2020), adaptado por Nelson Mulemba

Método de Eliminação de Gauss

$$\text{Resolva o sistema } \begin{cases} x + 2y + 4z = 1 \\ 3x + y - z = 2 \\ 3x + 2y + z = 5 \end{cases}$$

Resolução

$$\begin{aligned} & \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 4 & 1 \\ 3 & 1 & -1 & 2 \\ 3 & 2 & 1 & 5 \end{array} \right) \xrightarrow{L_2 \leftarrow L_2 - 3L_1} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 4 & 1 \\ 0 & -5 & -13 & -1 \\ 3 & 2 & 1 & 5 \end{array} \right) \xrightarrow{L_3 \leftarrow L_3 - 3L_1} \\ & \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 4 & 1 \\ 0 & -5 & -13 & -1 \\ 0 & -4 & -11 & 2 \end{array} \right) \xrightarrow{L_3 \leftarrow L_3 - \frac{-4}{-5}L_2} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 4 & 1 \\ 0 & -5 & -13 & -1 \\ 0 & 0 & -\frac{3}{5} & \frac{14}{5} \end{array} \right) \Leftrightarrow \\ & \begin{cases} x = -5 \\ y = \frac{37}{3} \\ z = -\frac{14}{3} \end{cases} \end{aligned}$$

de Cambo (2020), adaptado por Nelson Mulemba

Propagação de Erros

Observação

Cada etapa do método de eliminação de Gauss envolve uma divisão pelo pivot a_{kk} . Se a_{kk} estiver muito próximo de zero, essa divisão pode aumentar bastante, o que pode causar erros de arredondamento. Observe o exemplo seguinte.

Considere o sistema $\begin{cases} 0,0003x + 1,566y = 1,569 \\ 0,3454x - 2,436y = 1,018 \end{cases}$ cuja solução exacta é $x = 10, y = 1$.

Propagação de Erros

Resolução do sistema

$$\left(\begin{array}{cc|c} 0,0003 & 1,566 & 1,569 \\ 0,3454 & -2,436 & 1,018 \end{array} \right) \begin{array}{l} L_2 \leftarrow L_2 - \frac{0,3454}{0,0003} L_1 \\ \Leftrightarrow \end{array}$$

$$\left(\begin{array}{cc|c} 0,0003 & 1,566 & 1,569 \\ 0 & -1804 & -1805 \end{array} \right) \begin{cases} 0,0003x + 1,566y = 1,569 \\ -1804y = -1805 \end{cases}$$

Logo,

$$\bar{y} = 1,001$$

e

$$\bar{x} = \frac{1,569 - 1,566y}{0,0003} = 3,333.$$

Esta solução difere obviamente da solução exacta devido a má escolha do pivot.

Propagação de Erros

Resolução do sistema

$$\left(\begin{array}{cc|c} 0,0003 & 1,566 & 1,569 \\ 0,3454 & -2,436 & 1,018 \end{array} \right) \begin{array}{l} L_2 \leftarrow L_2 - \frac{0,3454}{0,0003} L_1 \\ \Leftrightarrow \end{array}$$
$$\left(\begin{array}{cc|c} 0,0003 & 1,566 & 1,569 \\ 0 & -1804 & -1805 \end{array} \right) \begin{cases} 0,0003x + 1,566y = 1,569 \\ -1804y = -1805 \end{cases}$$

Logo,

$$\bar{y} = 1,001$$

e

$$\bar{x} = \frac{1,569 - 1,566y}{0,0003} = 3,333.$$

Esta solução difere obviamente da solução exacta devido a má escolha do pivot.

Propagação de Erros

Resolução do sistema

$$\left(\begin{array}{cc|c} 0,0003 & 1,566 & 1,569 \\ 0,3454 & -2,436 & 1,018 \end{array} \right) \begin{array}{l} L_2 \leftarrow L_2 - \frac{0,3454}{0,0003} L_1 \\ \Leftrightarrow \end{array}$$

$$\left(\begin{array}{cc|c} 0,0003 & 1,566 & 1,569 \\ 0 & -1804 & -1805 \end{array} \right) \begin{cases} 0,0003x + 1,566y = 1,569 \\ -1804y = -1805 \end{cases}$$

Logo,

$$\bar{y} = 1,001$$

e

$$\bar{x} = \frac{1,569 - 1,566y}{0,0003} = 3,333.$$

Esta solução difere obviamente da solução exacta devido a má escolha do pivot.

Método de Eliminação de Gauss

Observação

Para contornar esse problema, temos que permutar linhas e escolher como pivot o elemento de maior módulo da coluna em questão.

Isso fará com que $0 < \left| \frac{a_{ik}}{a_{kk}} \right| \leq 1$, o que limita os erros de arredondamento (**estratégia de pivotamento parcial**).

Resolução do sistema

$$\left(\begin{array}{cc|c} 0,3454 & -2,436 & 1,018 \\ 0,0003 & 1,566 & 1,569 \end{array} \right) \quad L_2 \leftarrow L_2 - \frac{0,0003}{0,3454} L_1$$

$$\left(\begin{array}{cc|c} 0,3454 & -2,436 & 1,018 \\ 0 & 1,568 & 1,568 \end{array} \right) \quad \begin{cases} 0,3454x - 2,436y = 1,018 \\ 1,568y = 1,568 \end{cases}$$

Logo, $y = 1$ e $x = \frac{1,018 + 2,436y}{0,3454} = 10$.

em Sambo (2020) adaptado por Nelson Mulemba

Método de Eliminação de Gauss

Observação

Para contornar esse problema, temos que permutar linhas e escolher como pivot o elemento de maior módulo da coluna em questão.

Isso fará com que $0 < \left| \frac{a_{ik}}{a_{kk}} \right| \leq 1$, o que limita os erros de arredondamento (**estratégia de pivotamento parcial**).

Resolução do sistema

$$\left(\begin{array}{cc|c} 0,3454 & -2,436 & 1,018 \\ 0,0003 & 1,566 & 1,569 \end{array} \right) \begin{array}{l} L_2 \leftarrow L_2 - \frac{0,0003}{0,34541} L_1 \\ \Leftrightarrow \end{array}$$
$$\left(\begin{array}{cc|c} 0,34541 & -2,436 & 1,018 \\ 0 & 1,568 & 1,568 \end{array} \right) \begin{cases} 0,3454x - 2,436y = 1,018 \\ 1,568y = 1,568 \end{cases}$$

Logo, $y = 1$ e $x = \frac{1,018 + 2,436y}{0,3454} = 10$.

em Sambo (2020) adaptado por Nelson Mulemba

Método de Eliminação de Gauss

Observação

Para contornar esse problema, temos que permutar linhas e escolher como pivot o elemento de maior módulo da coluna em questão.

Isso fará com que $0 < \left| \frac{a_{ik}}{a_{kk}} \right| \leq 1$, o que limita os erros de arredondamento (**estratégia de pivotamento parcial**).

Resolução do sistema

$$\left(\begin{array}{cc|c} 0,3454 & -2,436 & 1,018 \\ 0,0003 & 1,566 & 1,569 \end{array} \right) \begin{array}{l} L_2 \leftarrow L_2 - \frac{0,0003}{0,3454} L_1 \\ \Leftrightarrow \end{array}$$

$$\left(\begin{array}{cc|c} 0,3454 & -2,436 & 1,018 \\ 0 & 1,568 & 1,568 \end{array} \right) \begin{cases} 0,3454x - 2,436y = 1,018 \\ 1,568y = 1,568 \end{cases}$$

Logo, $y = 1$ e $x = \frac{1,018 + 2,436y}{0,3454} = 10$.

em Sambo (2020) adaptado por Nelson Mulemba

Introdução

- Estudamos os métodos directos para determinar a solução exacta de um sistema linear (a menos de erros de arredondamento). Desta vez, estudaremos os métodos iterativos, que fornecem soluções aproximadas para os sistemas;
- A ideia central é converter o sistema $AX = B$ na forma $X = \varphi(X)$, sendo a função auxiliar do método do ponto fixo dada por $\varphi(X) = CX + D$. De seguida, escolhemos uma aproximação inicial $X^{(0)}$ e recursivamente achamos as restantes aproximações mediante

$$X^{(k)} = CX^{(k-1)} + D.$$



Introdução

- Estudamos os métodos directos para determinar a solução exacta de um sistema linear (a menos de erros de arredondamento). Desta vez, estudaremos os métodos iterativos, que fornecem soluções aproximadas para os sistemas;
- A ideia central é converter o sistema $AX = B$ na forma $X = \varphi(X)$, sendo a função auxiliar do método do ponto fixo dada por $\varphi(X) = CX + D$. De seguida, escolhemos uma aproximação inicial $X^{(0)}$ e recursivamente achamos as restantes aproximações mediante

$$X^{(k)} = CX^{(k-1)} + D.$$



Método de Gauss-Jacobi

- Considere o sistema linear

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

- Se $a_{11} \neq 0$, $a_{22} \neq 0, \dots$, podemos escrever

$$\begin{cases} x_1 = \frac{b_1 - a_{12}x_2 - a_{13}x_3 - \cdots - a_{1n}x_n}{a_{11}} \\ x_2 = \frac{b_2 - a_{21}x_1 - a_{23}x_3 - \cdots - a_{2n}x_n}{a_{22}} \\ \vdots \\ x_n = \frac{b_n - a_{n1}x_1 - a_{n2}x_2 - \cdots - a_{nn-1}x_{n-1}}{a_{nn}} \end{cases}$$

Método de Gauss-Jacobi

- Considere o sistema linear

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

- Se $a_{11} \neq 0$, $a_{22} \neq 0, \dots$, podemos escrever

$$\begin{cases} x_1 = \frac{b_1 - a_{12}x_2 - a_{13}x_3 - \cdots - a_{1n}x_n}{a_{11}} \\ x_2 = \frac{b_2 - a_{21}x_1 - a_{23}x_3 - \cdots - a_{2n}x_n}{a_{22}} \\ \vdots \\ x_n = \frac{b_n - a_{n1}x_1 - a_{n2}x_2 - \cdots - a_{nn-1}x_{n-1}}{a_{nn}} \end{cases}$$

Método de Gauss-Jacobi

- Considere o sistema linear

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

- Se $a_{11} \neq 0$, $a_{22} \neq 0, \dots$, podemos escrever

$$\begin{cases} x_1 = \frac{b_1 - a_{12}x_2 - a_{13}x_3 - \cdots - a_{1n}x_n}{a_{11}} \\ x_2 = \frac{b_2 - a_{21}x_1 - a_{23}x_3 - \cdots - a_{2n}x_n}{a_{22}} \\ \vdots \\ x_n = \frac{b_n - a_{n1}x_1 - a_{n2}x_2 - \cdots - a_{nn-1}x_{n-1}}{a_{nn}} \end{cases}$$

Método de Gauss-Jacobi

- Considere o sistema linear

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

- Se $a_{11} \neq 0$, $a_{22} \neq 0, \dots$, podemos escrever

$$\begin{cases} x_1 = \frac{b_1 - a_{12}x_2 - a_{13}x_3 - \cdots - a_{1n}x_n}{a_{11}} \\ x_2 = \frac{b_2 - a_{21}x_1 - a_{23}x_3 - \cdots - a_{2n}x_n}{a_{22}} \\ \vdots \\ x_n = \frac{b_n - a_{n1}x_1 - a_{n2}x_2 - \cdots - a_{nn-1}x_{n-1}}{a_{nn}} \end{cases}$$

Método de Gauss-Jacobi

- Considere o sistema linear

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

- Se $a_{11} \neq 0$, $a_{22} \neq 0, \dots$, podemos escrever

$$\begin{cases} x_1 = \frac{b_1 - a_{12}x_2 - a_{13}x_3 - \cdots - a_{1n}x_n}{a_{11}} \\ x_2 = \frac{b_2 - a_{21}x_1 - a_{23}x_3 - \cdots - a_{2n}x_n}{a_{22}} \\ \vdots \\ x_n = \frac{b_n - a_{n1}x_1 - a_{n2}x_2 - \cdots - a_{nn-1}x_{n-1}}{a_{nn}} \end{cases}$$

Método de Gauss-Jacobi

- O Método consiste em chutar uma aproximação inicial $x^{(0)} = (x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, \dots, x_n^{(0)})$ substituir esses valores no lado direito do último sistema, obter $x^{(1)}$, em seguida colocar esses novos valores nas equações e obter $x^{(2)}, \dots$

$$\left\{ \begin{array}{l} x_1^{(k)} = \frac{1}{a_{11}} \left(b_1 - a_{12}x_2^{(k-1)} - a_{13}x_3^{(k-1)} - \dots - a_{1n}x_n^{(k-1)} \right) \\ x_2^{(k)} = \frac{1}{a_{22}} \left(b_2 - a_{21}x_1^{(k-1)} - a_{23}x_3^{(k-1)} - \dots - a_{2n}x_n^{(k-1)} \right) \\ \vdots \\ x_n^{(k)} = \frac{1}{a_{nn}} \left(b_n - a_{n1}x_1^{(k-1)} - a_{n2}x_2^{(k-1)} - \dots - a_{nn-1}x_{n-1}^{(k-1)} \right) \end{array} \right.$$



Convergência do Método de Gauss-Jacobi

Definição

Uma matriz que satisfaz

$$\sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| < |a_{ii}|, \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (\text{critério das linhas})$$

é chamada estritamente diagonal dominante.

Teorema

Se o sistema linear satisfaz o critério das linhas então o método de Gauss-Jacobi converge.

Método de Gauss-Jacobi

Ache as primeiras duas iterações do método de Gauss-Jacobi para o

$$\text{sistema } \begin{cases} 6x - y + z = 7 \\ x + 8y - z = 16 \\ x + y + 5z = 18 \end{cases}$$

Verificação da convergência

- Linha 1: $|a_{11}| = 6 > 1 + 1 = |a_{12}| + |a_{13}|$;
- Linha 2: $|a_{22}| = 8 > 1 + 1 = |a_{21}| + |a_{23}|$;
- Linha 3: $|a_{33}| = 5 > 1 + 1 = |a_{31}| + |a_{32}|$.

A matriz é diagonal dominante, portanto, é garantida a convergência do método de Gauss-Jacobi para a solução exacta qualquer que seja o valor inicial utilizado.

Método de Gauss-Jacobi

Ache as primeiras duas iterações do método de Gauss-Jacobi para o

$$\text{sistema } \begin{cases} 6x - y + z = 7 \\ x + 8y - z = 16 \\ x + y + 5z = 18 \end{cases}$$

Verificação da convergência

- Linha 1: $|a_{11}| = 6 > 1 + 1 = |a_{12}| + |a_{13}|$;
- Linha 2: $|a_{22}| = 8 > 1 + 1 = |a_{21}| + |a_{23}|$;
- Linha 3: $|a_{33}| = 5 > 1 + 1 = |a_{31}| + |a_{32}|$.

A matriz é diagonal dominante, portanto, é garantida a convergência do método de Gauss-Jacobi para a solução exacta qualquer que seja o valor inicial utilizado.

Método de Gauss-Jacobi

$$\begin{cases} 6x - y + z = 7 \\ x + 8y - z = 16 \\ x + y + 5z = 18 \end{cases}$$

Isolamento das incógnitas

$$\begin{cases} x = \frac{1}{6}(7 + y - z) \\ y = \frac{1}{8}(16 - x + z) \\ z = \frac{1}{5}(18 - x - y) \end{cases}$$

Método de Gauss-Jacobi

Escolha da aproximação Inicial

$$\begin{cases} x^{(0)} = 0 \\ y^{(0)} = 0 \\ z^{(0)} = 0 \end{cases}$$

Iterações

$$\begin{cases} x^{(1)} = \frac{1}{6}(7 + y^{(0)} - z^{(0)}) = 1,1667 \\ y^{(1)} = \frac{1}{8}(16 - x^{(0)} + z^{(0)}) = 2 \\ z^{(1)} = \frac{1}{5}(18 - x^{(0)} - y^{(0)}) = 3,6 \end{cases}$$

Método de Gauss-Jacobi

Iterações

$$\begin{cases} x^{(2)} = \frac{1}{6}(7 + y^{(1)} - z^{(1)}) = \frac{1}{6}(7 + 2 - 3,6) = 0,9 \\ y^{(2)} = \frac{1}{8}(16 - x^{(1)} + z^{(1)}) = \frac{1}{8}(16 - 1,1667 + 3,6) = 2,3042 \\ z^{(2)} = \frac{1}{5}(18 - x^{(1)} - y^{(1)}) = \frac{1}{5}(18 - 1,1667 - 3,6) = 2,9667 \end{cases}$$

Critério de Parada

Dado um vector inicial $x^{(0)}$ o processo iterativo é repetido até que o vetor $x^{(k)}$ esteja suficientemente próximo do vetor $x^{(k+1)}$. A distância entre os vectores é medida por

$$d^{(k)} = \max_{1 \leq i \leq n} \left\{ \left| x_i^{(k)} - x_i^{(k-1)} \right| \right\},$$

Dada uma precisão ϵ , o vector $x^{(k)}$ será escolhido como solução aproximada da solução exacta, se:

Critério do erro absoluto: $d^{(k)} < \epsilon$;

Critério do erro relativo: $\delta^{(k)} = \frac{d^{(k)}}{\max_{1 \leq i \leq n} \left\{ \left| x_i^{(k)} \right| \right\}} < \epsilon$;

Critério do número máximo de iterações

Critério de Parada

Dado um vector inicial $x^{(0)}$ o processo iterativo é repetido até que o vetor $x^{(k)}$ esteja suficientemente próximo do vetor $x^{(k+1)}$. A distância entre os vectores é medida por

$$d^{(k)} = \max_{1 \leq i \leq n} \left\{ \left| x_i^{(k)} - x_i^{(k-1)} \right| \right\},$$

Dada uma precisão ϵ , o vector $x^{(k)}$ será escolhido como solução aproximada da solução exacta, se:

Critério do erro absoluto: $d^{(k)} < \epsilon$;

Critério do erro relativo: $\delta^{(k)} = \frac{d^{(k)}}{\max_{1 \leq i \leq n} \left\{ \left| x_i^{(k)} \right| \right\}} < \epsilon$;

Critério do número máximo de iterações

en_Sambo (2020) adaptado por Nelson Mulemba

Método de Gauss-Jacobi

Use o método de Gauss-Jacobi para resolver o sistema

$$\begin{cases} 6x - y + z = 7 \\ x + 8y - z = 16 \\ x + y + 5z = 18 \end{cases}, \text{ com precisão de } 0,01 \text{ no erro relativo.}$$

Iterações

$$\begin{cases} x^{(k)} = \frac{1}{6}(7 + y^{(k-1)} - z^{(k-1)}) \\ y^{(k)} = \frac{1}{8}(16 - x^{(k-1)} + z^{(k-1)}) \\ z^{(k)} = \frac{1}{5}(18 - x^{(k-1)} - y^{(k-1)}) \end{cases}$$

Método de Gauss-Jacobi

Use o método de Gauss-Jacobi para resolver o sistema

$$\begin{cases} 6x - y + z = 7 \\ x + 8y - z = 16 \\ x + y + 5z = 18 \end{cases}, \text{ com precisão de } 0,01 \text{ no erro relativo.}$$

Iterações

$$\begin{cases} x^{(k)} = \frac{1}{6}(7 + y^{(k-1)} - z^{(k-1)}) \\ y^{(k)} = \frac{1}{8}(16 - x^{(k-1)} + z^{(k-1)}) \\ z^{(k)} = \frac{1}{5}(18 - x^{(k-1)} - y^{(k-1)}) \end{cases}$$

Método de Gauss-Jacobi

Use o método de Gauss-Jacobi para resolver o sistema

$$\begin{cases} 6x - y + z = 7 \\ x + 8y - z = 16 \\ x + y + 5z = 18 \end{cases}, \text{ com precisão de } 0,01 \text{ no erro relativo.}$$

Iterações

$$\begin{cases} x^{(k)} = \frac{1}{6}(7 + y^{(k-1)} - z^{(k-1)}) \\ y^{(k)} = \frac{1}{8}(16 - x^{(k-1)} + z^{(k-1)}) \\ z^{(k)} = \frac{1}{5}(18 - x^{(k-1)} - y^{(k-1)}) \end{cases}$$

Método de Gauss-Jacobi

Exemplo

k	x	y	z	$d^{(k)}$	$\delta^{(k)}$
0	0	0	0		
1	1,1667	2	3,6	3,6	1
2	0,9	2,3042	2,9667	0,6333	0,2135
3	1,0563	2,2583	2,9592	0,1563	0,0528
4	1,0499	2,2379	2,9371	0,0221	0,0075

O erro relativo tornou-se menor que 0,01 após 4 iterações, logo $x = 1,0499$, $y = 2,2379$, $z = 2,9371$ é a solução aproximada.

Método de Gauss-Jacobi

Exemplo

k	x	y	z	$d^{(k)}$	$\delta^{(k)}$
0	0	0	0		
1	1,1667	2	3,6	3,6	1
2	0,9	2,3042	2,9667	0,6333	0,2135
3	1,0563	2,2583	2,9592	0,1563	0,0528
4	1,0499	2,2379	2,9371	0,0221	0,0075

O erro relativo tornou-se menor que 0,01 após 4 iterações, logo $x = 1,0499$, $y = 2,2379$, $z = 2,9371$ é a solução aproximada.

Método de Gauss-Jacobi

Exemplo

k	x	y	z	$d^{(k)}$	$\delta^{(k)}$
0	0	0	0		
1	1,1667	2	3,6	3,6	1
2	0,9	2,3042	2,9667	0,6333	0,2135
3	1,0563	2,2583	2,9592	0,1563	0,0528
4	1,0499	2,2379	2,9371	0,0221	0,0075

O erro relativo tornou-se menor que 0,01 após 4 iterações, logo $x = 1,0499$, $y = 2,2379$, $z = 2,9371$ é a solução aproximada.

Método de Gauss-Jacobi

Exemplo

k	x	y	z	$d^{(k)}$	$\delta^{(k)}$
0	0	0	0		
1	1,1667	2	3,6	3,6	1
2	0,9	2,3042	2,9667	0,6333	0,2135
3	1,0563	2,2583	2,9592	0,1563	0,0528
4	1,0499	2,2379	2,9371	0,0221	0,0075

O erro relativo tornou-se menor que 0,01 após 4 iterações, logo $x = 1,0499$, $y = 2,2379$, $z = 2,9371$ é a solução aproximada.

Método de Gauss-Jacobi

Exemplo

k	x	y	z	$d^{(k)}$	$\delta^{(k)}$
0	0	0	0		
1	1,1667	2	3,6	3,6	1
2	0,9	2,3042	2,9667	0,6333	0,2135
3	1,0563	2,2583	2,9592	0,1563	0.0528
4	1,0499	2,2379	2,9371	0,0221	0,0075

O erro relativo tornou-se menor que 0,01 após 4 iterações, logo $x = 1,0499$, $y = 2,2379$, $z = 2,9371$ é a solução aproximada.

Método de Gauss-Jacobi

Exemplo

k	x	y	z	$d^{(k)}$	$\delta^{(k)}$
0	0	0	0		
1	1,1667	2	3,6	3,6	1
2	0,9	2,3042	2,9667	0,6333	0,2135
3	1,0563	2,2583	2,9592	0,1563	0,0528
4	1,0499	2,2379	2,9371	0,0221	0,0075

O erro relativo tornou-se menor que 0,01 após 4 iterações, logo $x = 1,0499$, $y = 2,2379$, $z = 2,9371$ é a solução aproximada.

Método de Gauss-Jacobi

Use o método de Gauss-Jacobi para resolver o sistema

$$\begin{cases} x + 3y + z = 60 \\ 4x - y + 2z = 20 \\ x + 4y + 7z = 35 \end{cases}, \text{ com precisão de } 0,05 \text{ no erro relativo.}$$

Verificação da convergência

A matriz A não é estritamente diagonalmente dominante, mas se permutarmos as primeiras duas linhas obteremos uma matriz de coeficientes estritamente diagonalmente dominante, i.e,

$$\begin{cases} 4x - y + 2z = 20 \\ x + 3y + z = 60 \\ x + 4y + 7z = 35 \end{cases}$$

Método de Gauss-Jacobi

Use o método de Gauss-Jacobi para resolver o sistema

$$\begin{cases} x + 3y + z = 60 \\ 4x - y + 2z = 20 \\ x + 4y + 7z = 35 \end{cases}, \text{ com precisão de } 0,05 \text{ no erro relativo.}$$

Verificação da convergência

A matriz A não é estritamente diagonalmente dominante, mas se permutarmos as primeiras duas linhas obteremos uma matriz de coeficientes estritamente diagonalmente dominante, i.e,

$$\begin{cases} 4x - y + 2z = 20 \\ x + 3y + z = 60 \\ x + 4y + 7z = 35 \end{cases}$$

Método de Gauss-Jacobi

Isolamento das incógnitas

$$\begin{cases} x = \frac{1}{4}(20 + y - 2z) \\ y = \frac{1}{3}(60 - x - z) \\ z = \frac{1}{7}(35 - x - 4y) \end{cases}$$

Método de Gauss-Jacobi

Exemplo

$$\begin{cases} x^{(k)} = \frac{1}{4}(20 + y^{(k-1)} - 2z^{(k-1)}) \\ y^{(k)} = \frac{1}{3}(60 - x^{(k-1)} - z^{(k-1)}) \\ z^{(k)} = \frac{1}{7}(35 - x^{(k-1)} - 4y^{(k-1)}) \end{cases}$$

k	x	y	z	$d^{(k)}$	$\delta^{(k)}$
0	0	0	0		
1	5	20	5	20	1
2	7,5	16,667	-7,143	12,143	0,7286
3	12,738	19,881	-5,595	5,2381	0,2635
4	12,768	17,619	-8,18	2,585	0,1467
5	13,495	18,471	-6,892	1,2883	0,0697
6	13,064	17,799	-7,483	0,6718	0,0377

Teo Sambo (2020), adaptado por Nelson Mulemba

Método de Gauss-Jacobi

Exemplo

$$\begin{cases} x^{(k)} = \frac{1}{4}(20 + y^{(k-1)} - 2z^{(k-1)}) \\ y^{(k)} = \frac{1}{3}(60 - x^{(k-1)} - z^{(k-1)}) \\ z^{(k)} = \frac{1}{7}(35 - x^{(k-1)} - 4y^{(k-1)}) \end{cases}$$

k	x	y	z	$d^{(k)}$	$\delta^{(k)}$
0	0	0	0		
1	5	20	5	20	1
2	7,5	16,667	-7,143	12,143	0,7286
3	12,738	19,881	-5,595	5,2381	0,2635
4	12,768	17,619	-8,18	2,585	0,1467
5	13,495	18,471	-6,892	1,2883	0,0697
6	13,064	17,799	-7,483	0,6718	0,0377

Teo Sambo (2020), adaptado por Nelson Mulemba

Método de Gauss-Jacobi

Exemplo

$$\begin{cases} x^{(k)} = \frac{1}{4}(20 + y^{(k-1)} - 2z^{(k-1)}) \\ y^{(k)} = \frac{1}{3}(60 - x^{(k-1)} - z^{(k-1)}) \\ z^{(k)} = \frac{1}{7}(35 - x^{(k-1)} - 4y^{(k-1)}) \end{cases}$$

k	x	y	z	$d^{(k)}$	$\delta^{(k)}$
0	0	0	0		
1	5	20	5	20	1
2	7,5	16,667	-7,143	12,143	0,7286
3	12,738	19,881	-5,595	5,2381	0,2635
4	12,768	17,619	-8,18	2,585	0,1467
5	13,495	18,471	-6,892	1,2883	0,0697
6	13,064	17,799	-7,483	0,6718	0,0377

Teo Sambo (2020), adaptado por Nelson Mulemba

Método de Gauss-Jacobi

Exemplo

$$\begin{cases} x^{(k)} = \frac{1}{4}(20 + y^{(k-1)} - 2z^{(k-1)}) \\ y^{(k)} = \frac{1}{3}(60 - x^{(k-1)} - z^{(k-1)}) \\ z^{(k)} = \frac{1}{7}(35 - x^{(k-1)} - 4y^{(k-1)}) \end{cases}$$

k	x	y	z	$d^{(k)}$	$\delta^{(k)}$
0	0	0	0		
1	5	20	5	20	1
2	7,5	16,667	-7,143	12,143	0,7286
3	12,738	19,881	-5,595	5,2381	0,2635
4	12,768	17,619	-8,18	2,585	0,1467
5	13,495	18,471	-6,892	1,2883	0,0697
6	13,064	17,799	-7,483	0,6718	0,0377

Teo Sambo (2020), adaptado por Nelson Mulemba

Método de Gauss-Jacobi

Exemplo

$$\begin{cases} x^{(k)} = \frac{1}{4}(20 + y^{(k-1)} - 2z^{(k-1)}) \\ y^{(k)} = \frac{1}{3}(60 - x^{(k-1)} - z^{(k-1)}) \\ z^{(k)} = \frac{1}{7}(35 - x^{(k-1)} - 4y^{(k-1)}) \end{cases}$$

k	x	y	z	$d^{(k)}$	$\delta^{(k)}$
0	0	0	0		
1	5	20	5	20	1
2	7,5	16,667	-7,143	12,143	0,7286
3	12,738	19,881	-5,595	5,2381	0,2635
4	12,768	17,619	-8,18	2,585	0,1467
5	13,495	18,471	-6,892	1,2883	0,0697
6	13,064	17,799	-7,483	0,6718	0,0377

Teo Sambo (2020), adaptado por Nelson Mulemba

Método de Gauss-Jacobi

Exemplo

$$\begin{cases} x^{(k)} = \frac{1}{4}(20 + y^{(k-1)} - 2z^{(k-1)}) \\ y^{(k)} = \frac{1}{3}(60 - x^{(k-1)} - z^{(k-1)}) \\ z^{(k)} = \frac{1}{7}(35 - x^{(k-1)} - 4y^{(k-1)}) \end{cases}$$

k	x	y	z	$d^{(k)}$	$\delta^{(k)}$
0	0	0	0		
1	5	20	5	20	1
2	7,5	16,667	-7,143	12,143	0,7286
3	12,738	19,881	-5,595	5,2381	0,2635
4	12,768	17,619	-8,18	2,585	0,1467
5	13,495	18,471	-6,892	1,2883	0,0697
6	13,064	17,799	-7,483	0,6718	0,0377

Teo Sambo (2020), adaptado por Nelson Mulemba

Método de Gauss-Jacobi

Exemplo

$$\begin{cases} x^{(k)} = \frac{1}{4}(20 + y^{(k-1)} - 2z^{(k-1)}) \\ y^{(k)} = \frac{1}{3}(60 - x^{(k-1)} - z^{(k-1)}) \\ z^{(k)} = \frac{1}{7}(35 - x^{(k-1)} - 4y^{(k-1)}) \end{cases}$$

k	x	y	z	$d^{(k)}$	$\delta^{(k)}$
0	0	0	0		
1	5	20	5	20	1
2	7,5	16,667	-7,143	12,143	0,7286
3	12,738	19,881	-5,595	5,2381	0,2635
4	12,768	17,619	-8,18	2,585	0,1467
5	13,495	18,471	-6,892	1,2883	0,0697
6	13,064	17,799	-7,483	0,6718	0,0377

Teo Sambo (2020), adaptado por Nelson Mulemba

Método de Gauss-Jacobi

Exemplo

$$\begin{cases} x^{(k)} = \frac{1}{4}(20 + y^{(k-1)} - 2z^{(k-1)}) \\ y^{(k)} = \frac{1}{3}(60 - x^{(k-1)} - z^{(k-1)}) \\ z^{(k)} = \frac{1}{7}(35 - x^{(k-1)} - 4y^{(k-1)}) \end{cases}$$

k	x	y	z	$d^{(k)}$	$\delta^{(k)}$
0	0	0	0		
1	5	20	5	20	1
2	7,5	16,667	-7,143	12,143	0,7286
3	12,738	19,881	-5,595	5,2381	0,2635
4	12,768	17,619	-8,18	2,585	0,1467
5	13,495	18,471	-6,892	1,2883	0,0697
6	13,064	17,799	-7,483	0,6718	0,0377

de Sambo (2010), adaptado por Iverson Moreira

GARANTE O TEU FUTURO

COM UMA FORMAÇÃO SÓLIDA



Prolong. da Av. Kim Il Sung (IFT/TDM) Edifício
D1
Maputo, Moçambique
www.facebook.com/isutc
www.transcom.co.mz/isutc

