

# Resolução de Sistemas Lineares - Parte II

Prof. Jonathan Esteban Arroyo Silva

Departamento de Ciência da Computação  
Universidade Federal de São João del-Rei  
`silva.jea@ufsj.edu.br`

Métodos Iterativos

Método de Jacobi

Método de Gauss-Seidel

Como comentado na aula passada,

- ▶ Métodos iterativos: Geram uma sequência de vetores a partir de uma aproximação inicial e, sob certas condições, essa sequência converge para a solução do problema
- ▶ Existem muitos métodos iterativos para a solução de sistemas lineares, entretanto só iremos estudar dois dos chamados métodos iterativos **estacionários**

# Definição

Um método iterativo, escrito da forma:

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{B}\mathbf{x}^{(k)} + \mathbf{c}$$

é dito **estacionário** quando a matriz **B** for fixa durante o processo iterativo.

Para analisar o erro envolvido nas aproximações, será preciso associar a cada vetor e matriz um valor escalar não negativo. Assim, utilizaremos o conceito de norma de vetores, sendo as mais comuns:

- ▶ Norma Euclidiana ou norma  $L_2$ :

$$\|\mathbf{x}\|_2 = (x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2)^{1/2}$$

- ▶ Norma infinito:

$$\|\mathbf{x}\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|$$

# Normas de Matrizes

Analogamente, as normas mais comuns para matrizes são:

- ▶ Norma de Frobenius:

$$\|\mathbf{A}\|_F = \sqrt{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2}$$

- ▶ Norma infinito:

$$\|\mathbf{A}\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$$

ou a maior soma absoluta das linhas

## Exemplo

Calcule a norma infinito da matriz  $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 4 & 6 \\ -3 & 4 \end{bmatrix}$

## Exemplo

Calcule a norma infinito da matriz  $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 4 & 6 \\ -3 & 4 \end{bmatrix}$

Como a soma em módulo da primeira e segunda linha, é, respectivamente, 10 e 7, o máximo entre as duas opções é 10, assim:

$$\|\mathbf{A}\|_{\infty} = 10$$



# Critério de parada

Desta forma, a distância entre dois vetores pode ser calculada, como a seguir:

$$\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|_2 \quad \text{ou} \quad \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|_\infty$$

Neste sentido, sendo,  $\mathbf{x}^{(k)}$  e  $\mathbf{x}^{(k-1)}$ , duas aproximações para o vetor solução  $\mathbf{x}^*$ , é possível definir o critério de parada (para o caso da norma infinito) como:

$$\frac{\|\mathbf{x}^{(k)} - \mathbf{x}^{(k-1)}\|_\infty}{\|\mathbf{x}^{(k)}\|_\infty} = \frac{\max_{(1 \leq i \leq n)} |x_i^{(k)} - x_i^{(k-1)}|}{\max_{(1 \leq i \leq n)} |x_i^{(k)}|} < \epsilon$$

onde  $\epsilon$  representa a precisão desejada.

# Critério de parada

Desta forma, a distância entre dois vetores pode ser calculada, como a seguir:

$$\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|_2 \quad \text{ou} \quad \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|_\infty$$

Neste sentido, sendo,  $\mathbf{x}^{(k)}$  e  $\mathbf{x}^{(k-1)}$ , duas aproximações para o vetor solução  $\mathbf{x}^*$ , é possível definir o critério de parada (para o caso da norma infinito) como:

$$\frac{\|\mathbf{x}^{(k)} - \mathbf{x}^{(k-1)}\|_\infty}{\|\mathbf{x}^{(k)}\|_\infty} = \frac{\max_{(1 \leq i \leq n)} |x_i^{(k)} - x_i^{(k-1)}|}{\max_{(1 \leq i \leq n)} |x_i^{(k)}|} < \epsilon$$

onde  $\epsilon$  representa a precisão desejada.

Não esquecer de sempre definir um  $k_{max}$

## Método de Jacobi - Caso $3 \times 3$

A fim de ilustrar a ideia do método de Jacobi, aplicaremos o método para o caso de um sistema  $3 \times 3$ , como a seguir:

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 = b_1$$

$$a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 = b_2$$

$$a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + a_{33}x_3 = b_3$$

o qual pode ser escrito como:

$$x_1 = (b_1 - a_{12}x_2 - a_{13}x_3)/a_{11}$$

$$x_2 = (b_2 - a_{21}x_1 - a_{23}x_3)/a_{22}$$

$$x_3 = (b_3 - a_{31}x_1 - a_{32}x_2)/a_{33}$$

# Processo de iteração

A partir de uma aproximação inicial:

$$\mathbf{x}^0 = \begin{bmatrix} x_1^0 \\ x_2^0 \\ x_3^0 \end{bmatrix}$$

É possível calcular uma nova aproximação  $\mathbf{x}^1$ , utilizando o esquema apresentado anteriormente, como a seguir:

$$x_1^1 = (b_1 - a_{12}x_2^0 - a_{13}x_3^0)/a_{11}$$

$$x_2^1 = (b_2 - a_{21}x_1^0 - a_{23}x_3^0)/a_{22}$$

$$x_3^1 = (b_3 - a_{31}x_1^0 - a_{32}x_2^0)/a_{33}$$

# Método de Jacobi - Caso geral

Para o caso geral, a partir de uma aproximação inicial teremos,  
para cada passo de iteração  $k$ :

## Algoritmo

```
Para  $i = 1, \dots, n$ , faça:  
    soma_parcial  $\leftarrow b_i$   
    Para  $j = 1, \dots, i-1$ , faça:  
        soma_parcial  $\leftarrow$  soma_parcial  $- a_{ij}x_j^{k-1}$   
    Para  $j = i+1, \dots, n$ , faça:  
        soma_parcial  $\leftarrow$  soma_parcial  $- a_{ij}x_j^{k-1}$   
     $x_i^k \leftarrow$  soma_parcial/ $a_{ii}$ 
```

## Exemplo

Resolva o seguinte sistema pelo método de Jacobi, utilizando como vetor inicial  $\mathbf{x}^0 = \mathbf{0}$ :

$$4x_1 + 0.24x_2 - 0.08x_3 = 8$$

$$0.09x_1 + 3x_2 - 0.15x_3 = 9$$

$$0.04x_1 - 0.08x_2 + 4x_3 = 20$$

## Exemplo

Resolva o seguinte sistema pelo método de Jacobi, utilizando como vetor inicial  $\mathbf{x}^0 = \mathbf{0}$ :

$$4x_1 + 0.24x_2 - 0.08x_3 = 8$$

$$0.09x_1 + 3x_2 - 0.15x_3 = 9$$

$$0.04x_1 - 0.08x_2 + 4x_3 = 20$$

Utilizando o esquema de iteração:

$$x_1^k = (8 - 0.24x_2^{k-1} + 0.08x_3^{k-1})/4$$

$$x_2^k = (9 - 0.09x_1^{k-1} + 0.15x_3^{k-1})/3$$

$$x_3^k = (20 - 0.04x_1^{k-1} + 0.08x_2^{k-1})/4$$

## Exemplo

Para  $k = 1$  teremos:

$$x_1^1 = (8 - 0.24x_2^0 + 0.08x_3^0)/4 = 8/4 = 2$$

$$x_2^1 = (9 - 0.09x_1^0 + 0.15x_3^0)/3 = 9/3 = 3$$

$$x_3^1 = (20 - 0.04x_1^0 + 0.08x_2^0)/4 = 20/4 = 5$$

Assim, a solução para os primeiros 3 passos de iteração  $k$  será dada por:

k	0	1	2	3
$x_1$	0	2	1.92	1.91
$x_2$	0	3	3.19	3.1944
$x_3$	0	5	5.04	5.0446



# Matriz de iteração do método de Jacobi

O método de Jacobi aplicado num sistema de equações lineares pode ser visto de forma matricial como:

$$\begin{aligned}\mathbf{Ax} &= \mathbf{b} \Rightarrow (\mathbf{L} + \mathbf{D} + \mathbf{U})\mathbf{x} = \mathbf{b} \\ &\Rightarrow \mathbf{Dx} = \mathbf{b} - (\mathbf{L} + \mathbf{U})\mathbf{x}\end{aligned}$$

onde  $\mathbf{L}$ ,  $\mathbf{D}$  e  $\mathbf{U}$ , são respectivamente, matrizes da forma triangular inferior, diagonal e triangular superior.

Ao aplicar o processo iterativo, na expressão anterior teremos:

$$\begin{aligned}\mathbf{Dx}^{(k)} &= \mathbf{b} - (\mathbf{L} + \mathbf{U})\mathbf{x}^{(k-1)} \\ \mathbf{x}^{(k)} &= -\mathbf{D}^{-1}(\mathbf{L} + \mathbf{U})\mathbf{x}^{(k-1)} + \mathbf{D}^{-1}\mathbf{b} \\ \mathbf{x}^{(k)} &= \mathbf{B}_J\mathbf{x}^{(k-1)} + \mathbf{c}\end{aligned}$$

Sendo a **matriz de iteração** do método de Jacobi dada por:

$$\mathbf{B}_J = -\mathbf{D}^{-1} (\mathbf{L} + \mathbf{U})$$

o método convergirá se:

$$\|\mathbf{B}_J\|_{\infty} < 1$$

# Critério das linhas

Sendo  $\alpha_i = \sum_{j=1, i \neq j}^n \left| \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \right|$  para  $i = 1, \dots, n$ , se  $\alpha = \max\{\alpha_i\} < 1$ , então o método de Jacobi converge independentemente da aproximação inicial  $\mathbf{x}^0$ .

Verifique se a matriz **A** abaixo satisfaz o critério das linhas:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 4 & 0.24 & -0.08 \\ 0.09 & 3 & -0.15 \\ 0.04 & -0.08 & 4 \end{bmatrix}$$

## Critério das linhas

Sendo  $\alpha_i = \sum_{j=1, i \neq j}^n \left| \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \right|$  para  $i = 1, \dots, n$ , se  $\alpha = \max\{\alpha_i\} < 1$ , então o método de Jacobi converge independentemente da aproximação inicial  $\mathbf{x}^0$ .

Verifique se a matriz **A** abaixo satisfaz o critério das linhas:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 4 & 0.24 & -0.08 \\ 0.09 & 3 & -0.15 \\ 0.04 & -0.08 & 4 \end{bmatrix}$$

Resposta: Como  $\alpha = 0.08 < 1$ , então a matriz **A** satisfaz o critério das linhas.

# Matriz estritamente diagonal dominante

Uma matriz **A** é estritamente diagonal dominante se:

$$\sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| < |a_{ii}|, \quad i = 1, \dots, n$$

Matrizes estritamente diagonal dominante satisfazem o critério das linhas, portanto, o método de Jacobi converge para este tipo de matrizes.

# Exemplo - Implementação

► [Link para exemplo interativo](#)



# Método de Gauss-Seidel - Introdução

- ▶ O método de Gauss-Seidel pode ser visto como uma modificação do método de Jacobi
- ▶ Será utilizado a mesma forma de iterar que o método de Jacobi, aproveitando os cálculos parciais das componentes das linhas anteriores

## Método de Gauss-Seidel - Caso $3 \times 3$

A partir de uma aproximação inicial:

$$\mathbf{x}^0 = \begin{bmatrix} x_1^0 \\ x_2^0 \\ x_3^0 \end{bmatrix}$$

É possível calcular uma nova aproximação  $\mathbf{x}^1$ , utilizando o esquema apresentado anteriormente, como a seguir:

$$x_1^1 = (b_1 - a_{12}x_2^0 - a_{13}x_3^0)/a_{11}$$

$$x_2^1 = (b_2 - a_{21}x_1^1 - a_{23}x_3^0)/a_{22}$$

$$x_3^1 = (b_3 - a_{31}x_1^1 - a_{32}x_2^1)/a_{33}$$



# Método de Gauss-Seidel - Caso geral

Para o caso geral, a partir de uma aproximação inicial teremos,  
para cada passo de iteração  $k$ :

## Algoritmo

Para  $i = 1, \dots, n$ , faça:

$soma\_parcial \leftarrow b_i$

    Para  $j = 1, \dots, i-1$ , faça:

$soma\_parcial \leftarrow soma\_parcial - a_{ij}x_j^k$

    Para  $j = i+1, \dots, n$ , faça:

$soma\_parcial \leftarrow soma\_parcial - a_{ij}x_j^{k-1}$

$x_i^k \leftarrow soma\_parcial/a_{ii}$

## Exemplo

Resolva o seguinte sistema pelo método de Gauss-Seidel, utilizando como vetor inicial  $\mathbf{x}^0 = \mathbf{0}$ :

$$4x_1 + 0.24x_2 - 0.08x_3 = 8$$

$$0.09x_1 + 3x_2 - 0.15x_3 = 9$$

$$0.04x_1 - 0.08x_2 + 4x_3 = 20$$

## Exemplo

Resolva o seguinte sistema pelo método de Gauss-Seidel, utilizando como vetor inicial  $\mathbf{x}^0 = \mathbf{0}$ :

$$4x_1 + 0.24x_2 - 0.08x_3 = 8$$

$$0.09x_1 + 3x_2 - 0.15x_3 = 9$$

$$0.04x_1 - 0.08x_2 + 4x_3 = 20$$

Utilizando o esquema de iteração:

$$x_1^k = (8 - 0.24x_2^{k-1} + 0.08x_3^{k-1})/4$$

$$x_2^k = (9 - 0.09x_1^k + 0.15x_3^{k-1})/3$$

$$x_3^k = (20 - 0.04x_1^k + 0.08x_2^k)/4$$

## Exemplo

Para  $k = 1$  teremos:

$$x_1^1 = (8 - 0.24 \cdot 0 + 0.08 \cdot 0)/4 = 8/4 = 2$$

$$x_2^1 = (9 - 0.09 \cdot 2 + 0.15 \cdot 0)/3 = (9 - 0.18)/3 = 2.94$$

$$x_3^1 = (20 - 0.04 \cdot 2 + 0.08 \cdot 2.94)/4 = 5.0388$$

Assim, a solução para os primeiros 3 passos de iteração  $k$  será dada por:

k	0	1	2	3
$x_1$	0	2	1.924376	1.909240
$x_2$	0	3.94	3.194209	3.194955
$x_3$	0	5.0388	5.044640	5.044807

# Matriz de iteração do método de Gauss-Seidel

O método de Jacobi aplicado num sistema de equações lineares pode ser visto de forma matricial como:

$$\begin{aligned}\mathbf{Ax} &= \mathbf{b} \Rightarrow (\mathbf{L} + \mathbf{D} + \mathbf{U})\mathbf{x} = \mathbf{b} \\ &\Rightarrow (\mathbf{L} + \mathbf{D})\mathbf{x} = \mathbf{b} - \mathbf{Ux}\end{aligned}$$

onde  $\mathbf{L}$ ,  $\mathbf{D}$  e  $\mathbf{U}$ , são respectivamente, matrizes da forma triangular inferior, diagonal e triangular superior.

Ao aplicar o processo iterativo, na expressão anterior teremos:

$$\begin{aligned}(\mathbf{L} + \mathbf{D})\mathbf{x}^{(k)} &= \mathbf{b} - \mathbf{Ux}^{(k-1)} \\ \mathbf{x}^{(k)} &= -(\mathbf{L} + \mathbf{D})^{-1}\mathbf{Ux}^{(k-1)} + (\mathbf{L} + \mathbf{D})^{-1}\mathbf{b} \\ \mathbf{x}^{(k)} &= \mathbf{B}_{GS}\mathbf{x}^{(k-1)} + \mathbf{c}\end{aligned}$$

Sendo a **matriz de iteração** do método de Gauss-Seidel dada por:

$$\mathbf{B}_{GS} = -(\mathbf{L} + \mathbf{D})^{-1} \mathbf{U}$$

o método convergirá se:

$$\|\mathbf{B}_{GS}\|_{\infty} < 1$$

# Critério de Sassenfeld

Sendo  $\beta_i = \left( \sum_{j=1}^{i-1} \left| \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \right| \beta_j + \sum_{j=i+1}^n \left| \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \right| \right)$  para  $i = 1, \dots, n$ , se  $\beta = \max\{\beta_i\} < 1$ , então método de Gauss-Seidel converge se satisfazer o **critério de Sassenfeld**.

Verifique se a matriz **A** abaixo satisfaz o critério das linhas:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 5 & 1 & 1 \\ 3 & 4 & 1 \\ 3 & 3 & 6 \end{bmatrix}$$

# Critério de Sassenfeld

Sendo  $\beta_i = \left( \sum_{j=1}^{i-1} \left| \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \right| \beta_j + \sum_{j=i+1}^n \left| \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \right| \right)$  para  $i = 1, \dots, n$ , se  $\beta = \max\{\beta_i\} < 1$ , então método de Gauss-Seidel converge se satisfazer o **critério de Sassenfeld**.

Verifique se a matriz **A** abaixo satisfaz o critério das linhas:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 5 & 1 & 1 \\ 3 & 4 & 1 \\ 3 & 3 & 6 \end{bmatrix}$$

Resposta: Como  $\beta = 0.55 < 1$ , então a matriz **A** satisfaz o critério de Sassenfeld.



# Exemplo - Implementação

► [Link para exemplo interativo](#)



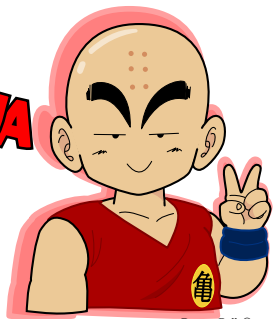
Foram abordados os seguintes assuntos:

- ▶ Introdução aos métodos iterativos
- ▶ Definição de métodos iterativos estacionários
- ▶ Revisão de norma de vetores e matrizes
- ▶ Critério de parada

## Conclusão II

- ▶ Método de Jacobi - Caso geral
- ▶ Matriz de iteração, convergência e critério das linhas para o Método de Jacobi
- ▶ Definição de Matriz estritamente diagonal dominante
- ▶ Método de Gauss-Seidel - Caso geral
- ▶ Matriz de iteração, convergência e critério de Sassenfeld

**BRIGADA PELA SUA  
PARTICIPAÇÃO**



Dragon Ball ©