

MÉTODOS ITERATIVOS PARA RESOLUÇÃO DE SISTEMAS LINEARES

- JACOBI-RICHARDSON
- GAUSS-SEIDEL

- MAT 271 – Cálculo Numérico PER3/2021/UFV
- Professor Amarísio Araújo DMA/UFV

SISTEMA LINEAR $Ax = b$

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}, x = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, b = \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$$

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

Suponhamos que $\det A \neq 0$. Seja \bar{x} a solução única do sistema.

Vamos considerá-la como uma n-upla de \mathbb{R}^n : $\bar{x} = (\bar{x}_1, \bar{x}_2, \dots, \bar{x}_n)$.

MÉTODOS ITERATIVOS PARA RESOLVER O SISTEMA

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

Suponhamos $a_{ii} \neq 0, i = 1, \dots, n$. Então, podemos reescrever o sistema na forma:

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

$(*) \Leftrightarrow (**)$

SOLUÇÃO APROXIMADA DO SISTEMA

Construir uma sequência de aproximações para a solução $\bar{x} = (\bar{x}_1, \bar{x}_2, \dots, \bar{x}_n)$ do sistema.

Os termos desta sequência serão n-uplas de \mathbb{R}^n .

Os índices para indicar os termos desta sequência serão colocados superiormente:

$$x^{(0)}, x^{(1)}, x^{(2)}, \dots, x^{(n)}, x^{(n+1)}, \dots$$

onde cada $x^{(k)}, k = 0, 1, 2, \dots$, é uma n-upla de \mathbb{R}^n .

O MÉTODO DE JACOBI-RICHARDSON

O primeiro termo da sequência, $x^{(0)}$, é uma n-upla qualquer de \mathbb{R}^n : $x^{(0)} = (x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, \dots, x_n^{(0)})$.

O segundo termo da sequência, $x^{(1)}$, é a n-upla $x^{(1)} = (x_1^{(1)}, x_2^{(1)}, \dots, x_n^{(1)})$ de \mathbb{R}^n , obtida a partir de $x^{(0)}$ e das equações (***) assim:

$$\left\{ \begin{array}{l} x_1^{(1)} = \frac{b_1}{a_{11}} - \frac{a_{12}}{a_{11}} x_2^{(0)} - \frac{a_{13}}{a_{11}} x_3^{(0)} - \dots - \frac{a_{1n}}{a_{11}} x_n^{(0)} \\ x_2^{(1)} = \frac{b_2}{a_{22}} - \frac{a_{21}}{a_{22}} x_1^{(0)} - \frac{a_{23}}{a_{22}} x_3^{(0)} - \dots - \frac{a_{2n}}{a_{22}} x_n^{(0)} \\ \vdots \\ x_n^{(1)} = \frac{b_n}{a_{nn}} - \frac{a_{n1}}{a_{nn}} x_1^{(0)} - \frac{a_{n2}}{a_{nn}} x_2^{(0)} - \dots - \frac{a_{nn-1}}{a_{nn}} x_{n-1}^{(0)} \end{array} \right.$$

O MÉTODO DE JACOBI-RICHARDSON

O terceiro termo da sequência, $x^{(2)}$, é a n-upla $x^{(2)} = (x_1^{(2)}, x_2^{(2)}, \dots, x_n^{(2)})$ de \mathbb{R}^n , obtida a partir de $x^{(1)}$ e das equações (**) assim:

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

E, assim, de modo análogo, os demais termos da sequência serão, sucessivamente, obtidos, chegando-se às seguintes equações de iteratividade:

MÉTODO DE JACOBI-RICHARDSON - EQUAÇÕES DE ITERATIVIDADE

$$\left\{ \begin{array}{l} x_1^{(k+1)} = \frac{b_1}{a_{11}} - \frac{a_{12}}{a_{11}} x_2^{(k)} - \frac{a_{13}}{a_{11}} x_3^{(k)} - \dots - \frac{a_{1n}}{a_{11}} x_n^{(k)} \\ x_2^{(k+1)} = \frac{b_2}{a_{22}} - \frac{a_{21}}{a_{22}} x_1^{(k)} - \frac{a_{23}}{a_{22}} x_3^{(k)} - \dots - \frac{a_{2n}}{a_{22}} x_n^{(k)} \\ \vdots \\ x_n^{(k+1)} = \frac{b_n}{a_{nn}} - \frac{a_{n1}}{a_{nn}} x_1^{(k)} - \frac{a_{n2}}{a_{nn}} x_2^{(k)} - \dots - \frac{a_{nn-1}}{a_{nn}} x_{n-1}^{(k)} \end{array} \right. \quad k = 0, 1, 2, 3, \dots$$

$$x^{(0)} = \left(x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, \dots, x_n^{(0)} \right) \text{ (n - upla qualquer de } \mathbb{R}^n \text{)}$$

Aproximação inicial

EXEMPLO

Seja o sistema linear:
$$\begin{cases} 10x_1 + 2x_2 + x_3 = 14 \\ x_1 + 5x_2 + x_3 = 11 \\ 2x_1 + 3x_2 + 10x_3 = 8 \end{cases}.$$

O determinante da matriz dos coeficientes é 447. Logo o sistema tem solução única.

Vamos usar as equações de iteratividade do método de Jacobi-Richardson e construir alguns termos da sequência de aproximações para a solução do sistema, supondo que há convergência.

$$\begin{cases} 10x_1 + 2x_2 + x_3 = 14 \\ x_1 + 5x_2 + x_3 = 11 \\ 2x_1 + 3x_2 + 10x_3 = 8 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x_1 = \frac{14}{10} - \frac{2}{10}x_2 - \frac{1}{10}x_3 \\ x_2 = \frac{11}{5} - \frac{1}{5}x_1 - \frac{1}{5}x_3 \\ x_3 = \frac{8}{10} - \frac{2}{10}x_1 - \frac{3}{10}x_2 \end{cases}$$

$a_{ii} \neq 0, \forall i$

EXEMPLO

Equações de iteratividade:

$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} = \frac{14}{10} - \frac{2}{10}x_2^{(k)} - \frac{1}{10}x_3^{(k)} \\ x_2^{(k+1)} = \frac{11}{5} - \frac{1}{5}x_1^{(k)} - \frac{1}{5}x_3^{(k)} \\ x_3^{(k+1)} = \frac{8}{10} - \frac{2}{10}x_1^{(k)} - \frac{3}{10}x_2^{(k)} \end{cases}$$

Vamos usar a aproximação inicial $x^{(0)} = (0,0,0)$.

$$k = 0 \Rightarrow \begin{cases} x_1^{(1)} = \frac{14}{10} - \frac{2}{10} \times 0 - \frac{1}{10} \times 0 = 1.4000 \\ x_2^{(1)} = \frac{11}{5} - \frac{1}{5} \times 0 - \frac{1}{5} \times 0 = 2.2000 \\ x_3^{(1)} = \frac{8}{10} - \frac{2}{10} \times 0 - \frac{3}{10} \times 0 = 0.8000 \end{cases} \Rightarrow x^{(1)} = (1.4000, 2.2000, 0.8000)$$

ESEMPLO

$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} = \frac{14}{10} - \frac{2}{10}x_2^{(k)} - \frac{1}{10}x_3^{(k)} \\ x_2^{(k+1)} = \frac{11}{5} - \frac{1}{5}x_1^{(k)} - \frac{1}{5}x_3^{(k)} \\ x_3^{(k+1)} = \frac{8}{10} - \frac{2}{10}x_1^{(k)} - \frac{3}{10}x_2^{(k)} \end{cases}$$

$$x^{(0)} = (0,0,0)$$

$$x^{(1)} = (1.4000, 2.2000, 0.8000)$$

$$k = 1 \Rightarrow \begin{cases} x_1^{(2)} = \frac{14}{10} - \frac{2}{10} \times 2.2 - \frac{1}{10} \times 0.8 = 0.8800 \\ x_2^{(2)} = \frac{11}{5} - \frac{1}{5} \times 1.4 - \frac{1}{5} \times 0.8 = 1.7600 \\ x_3^{(2)} = \frac{8}{10} - \frac{2}{10} \times 1.4 - \frac{3}{10} \times 2.2 = -0.1400 \end{cases} \Rightarrow x^{(2)} = (0.8800, 1.7600, -0.1400)$$

$$k = 2 \Rightarrow \begin{cases} x_1^{(3)} = \frac{14}{10} - \frac{2}{10} \times 1.76 - \frac{1}{10} \times (-0.14) = 1.0620 \\ x_2^{(3)} = \frac{11}{5} - \frac{1}{5} \times 0.88 - \frac{1}{5} \times (-0.14) = 2.0520 \\ x_3^{(3)} = \frac{8}{10} - \frac{2}{10} \times 0.88 - \frac{3}{10} \times 1.76 = 0.0960 \end{cases} \Rightarrow x^{(3)} = (1.0620, 2.0520, 0.0960)$$

EMPLO

$$x^{(0)} = (0,0,0) \quad x^{(1)} = (1.4000, 2.2000, 0.8000) \quad x^{(2)} = (0.8800, 1.7600, -0.1400) \quad x^{(3)} = (1.0620, 2.0520, 0.0960)$$

$$k = 3 \Rightarrow \begin{cases} x_1^{(4)} = \frac{14}{10} - \frac{2}{10}x_2^{(3)} - \frac{1}{10}x_3^{(3)} \\ x_2^{(4)} = \frac{11}{5} - \frac{1}{5}x_1^{(3)} - \frac{1}{5}x_3^{(3)} \\ x_3^{(4)} = \frac{8}{10} - \frac{2}{10}x_1^{(3)} - \frac{3}{10}x_2^{(3)} \end{cases} \Rightarrow x^{(4)} = (0.9800, 1.9684, -0.0280)$$

$$k = 4 \Rightarrow \begin{cases} x_1^{(5)} = \frac{14}{10} - \frac{2}{10}x_2^{(4)} - \frac{1}{10}x_3^{(4)} \\ x_2^{(5)} = \frac{11}{5} - \frac{1}{5}x_1^{(4)} - \frac{1}{5}x_3^{(4)} \\ x_3^{(5)} = \frac{8}{10} - \frac{2}{10}x_1^{(4)} - \frac{3}{10}x_2^{(4)} \end{cases} \Rightarrow x^{(5)} = (1.0091, 2.0096, 0.0135)$$

EXEMPLO

$$x^{(0)} = (0,0,0)$$

$$x^{(1)} = (1.4000, 2.2000, 0.8000)$$

$$x^{(2)} = (0.8800, 1.7600, -0.1400)$$

$$x^{(3)} = (1.0620, 2.0520, 0.0960)$$

$$x^{(4)} = (0.9800, 1.9684, -0.0280)$$

$$x^{(5)} = (1.0091, 2.0096, 0.0135)$$

⋮

A solução exata do sistema
$$\begin{cases} 10x_1 + 2x_2 + x_3 = 14 \\ x_1 + 5x_2 + x_3 = 11 \\ 2x_1 + 3x_2 + 10x_3 = 8 \end{cases}$$

é $x = (1, 2, 0)$.

Observa-se, então, que $x^{(5)} = (1.0091, 2.0096, 0.0135)$ é uma aproximação para esta solução.

SOBRE A CONVERGÊNCIA DO MÉTODO DE JACOBI-RICHARDSON, FALAREMOS MAIS TARDE.

UMA JUSTIFICATIVA PARA O MÉTODO DE JACOBI-RICHARDSON

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

$$(a_{ii} \neq 0, i = 1, \dots, n)$$

UMA JUSTIFICATIVA PARA O MÉTODO DE JACOBI-RICHARDSON

Sejam as funções reais de n variáveis $\phi_1, \phi_2, \dots, \phi_n: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}, i = 1, 2, \dots, n$.

Para $x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$:

$$\phi_1(x) = \frac{b_1}{a_{11}} - \frac{1}{a_{11}} (a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + \dots + a_{1n}x_n)$$

$$\phi_2(x) = \frac{b_2}{a_{22}} - \frac{1}{a_{22}} (a_{21}x_1 + a_{23}x_3 + \dots + a_{2n}x_n)$$

$$\vdots$$

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

UMA JUSTIFICATIVA PARA O MÉTODO DE JACOBI-RICHARDSON

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



$$\begin{aligned} x_1 &= \phi_1(x) \\ x_2 &= \phi_2(x) \\ &\vdots \\ x_n &= \phi_n(x) \end{aligned}$$

$$\phi_1(x) = \frac{b_1}{a_{11}} - \frac{1}{a_{11}}(a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + \cdots + a_{1n}x_n)$$

$$\phi_2(x) = \frac{b_2}{a_{22}} - \frac{1}{a_{22}}(a_{21}x_1 + a_{23}x_3 + \cdots + a_{2n}x_n)$$

$$\vdots$$

$$\phi_n(x) = \frac{b_n}{a_{nn}} - \frac{1}{a_{nn}}(a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn-1}x_{n-1})$$

UMA JUSTIFICATIVA PARA O MÉTODO DE JACOBI-RICHARDSON

Considere, agora, a função $\Phi: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$, tal que, para cada $x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$:

$$\Phi(x) = (\phi_1(x), \phi_2(x), \dots, \phi_n(x)).$$

Assim:

$$\begin{aligned} x_1 &= \phi_1(x) \\ x_2 &= \phi_2(x) \\ &\vdots \\ x_n &= \phi_n(x) \end{aligned} \Leftrightarrow x = \Phi(x)$$

Assim, chegamos à seguinte equivalência:

$$Ax = b \Leftrightarrow x = \Phi(x).$$

Isto nos sugere uma analogia com o método das aproximações sucessivas para equações reais $f(x) = 0$ ($f(x) = 0 \Leftrightarrow x = \varphi(x)$).

UMA JUSTIFICATIVA PARA O MÉTODO DE JACOBI-RICHARDSON

$$Ax = b \Leftrightarrow x = \Phi(x).$$

A sequência de aproximações para a solução do sistema $Ax = b$ é, então, construída a partir de uma aproximação inicial $x^{(0)} = (x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, \dots, x_n^{(0)})$, sendo os demais termos da sequência obtidos através da função Φ assim:

$$x^{(k+1)} = \Phi(x^{(k)}), k = 0, 1, 2, \dots$$

E, pela definição de $\Phi(x)$, chegamos às equações de iteração do Método de Jacobi-Richardson.

UMA JUSTIFICATIVA PARA O MÉTODO DE JACOBI-RICHARDSON

$$x^{(k+1)} = \Phi(x^{(k)}) \Leftrightarrow (x_1^{(k+1)}, x_2^{(k+1)}, \dots, x_n^{(k+1)}) = (\phi_1(x^{(k)}), \phi_2(x^{(k)}), \dots, \phi_n(x^{(k)}))$$

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

$$(k = 0, 1, 2, 3, \dots)$$

$$x^{(0)} = (x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, \dots, x_n^{(0)}) \text{ (n - upla qualquer de } \mathbb{R}^n \text{)}$$