



Métodos Numéricos Computacionais

Prof. Márcio Peres

marcio.peres@ifms.edu.br



Sistemas Lineares – Métodos Iterativos

- Métodos exatos:
 - Método de eliminação de Gauss;
 - Método de decomposição LU;
 - Método de Cholesky;
- obtém a solução final após um número k de passos.
- Em alguns casos/aspectos, métodos iterativos têm algumas vantagens.
 - são melhores em matrizes esparsas;
 - apresentam auto-correção de erros (podem ser usados para melhorar a solução obtida por métodos exatos).



Sistemas Lineares – Métodos Iterativos

- Um **método é iterativo** quando fornece uma sequência de aproximantes da solução, cada uma das quais obtida das anteriores pela **repetição** do mesmo tipo de processo.
- Um método iterativo é **estacionário** se cada aproximante é **obtido do anterior** sempre pelo mesmo processo.
- Métodos: Jacobi-Richardson e Gauss-Seidel
- Matriz estritamente diagonalmente dominante (*diagonally-dominant matrix*)

$$|a_{ii}| > \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^N |a_{ij}|, \text{ for } i = 1, 2, \dots, n.$$



Sistemas Lineares – Métodos Iterativos

- Matriz estritamente diagonalmente dominante (*diagonally-dominant matrix*)

```
for (i=1;i<=n;i++) //para cada linha  
{
```

```
    Sum=0;
```

```
    for (j=1;j<=n;j++) //para cada coluna
```

```
        if (i!=j)//considera apenas elementos fora da diagonal
```

```
            Sum += fabs(a[i][j]);
```

```
    if (fabs(a[i][i])<=Sum)
```

```
    {
```

```
        cout <<"Unsuccessful, the matrix is not
```

```
        diagonally-dominant" << endl;
```

```
        return; //aborta a repetição. Semelhante ao comando break
```

```
    }
```

```
}
```

$$|a_{ii}| > \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^N |a_{ij}|, \text{ for } i = 1, 2, \dots, n.$$



Sistemas Lineares – Métodos Iterativos

- Considere o sistema linear $Ax = b$ de ordem n , determinado, isto é:

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

- A r -ésima equação do sistema de equações lineares $n \times n$ é:


$$\sum_{j=1}^n a_{rj}x_j = b_r, \text{ or}$$

$$a_{r1}x_1 + a_{r2}x_2 + \dots + a_{rr}x_r + \dots + a_{rn}x_n = b_r.$$




Sistemas Lineares – Métodos Iterativos - Jacobi-Richardson

- A *r*-ésima equação do sistema de equações lineares $n \times n$ é :


$$a_{r1}x_1 + a_{r2}x_2 + \cdots + a_{rr}x_r + \cdots + a_{rn}x_n = b_r.$$

- Para essa equação, a variável x_r é escrita em função das demais:


$$\begin{aligned} x_r &= \frac{b_r - \sum_{j=1, j \neq r}^n a_{rj}x_j}{a_{rr}} \\ &= \frac{b_r - a_{r1}x_1 - a_{r2}x_2 - \cdots - a_{r,r-1}x_{r-1} - a_{r,r+1}x_{r+1} - \cdots - a_{r,n-1}x_{n-1} - a_{rn}x_n}{a_{rr}}. \end{aligned}$$



Sistemas Lineares – Métodos Iterativos - Jacobi-Richardson

- Na iteração k , a atualização de x_r é baseada nos valores correntes das variáveis

$$\mathbf{x}^{(k)} = [x_1^{(k)} \quad x_2^{(k)} \quad \dots \quad x_n^{(k)}]^T$$

para produzir os novos valores na próxima iteração $k + 1$:

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = [x_1^{(k+1)} \quad x_2^{(k+1)} \quad \dots \quad x_n^{(k+1)}]^T$$

É calculada como segue:

$$x_r^{(k+1)} = \frac{b_r - a_{r1}x_1^{(k)} - a_{r2}x_2^{(k)} - \dots - a_{r,r-1}x_{r-1}^{(k)} - a_{r,r+1}x_{r+1}^{(k)} - \dots - a_{rn}x_n^{(k)}}{a_{rr}}.$$

Obs.: Os valores iniciais normais para essas variáveis são **0 ou próximos de 0.**



Sistemas Lineares – Métodos Iterativos - Jacobi-Richardson

$$x_1^{(k+1)} = \frac{b_1 - a_{12}x_2^{(k)} - a_{13}x_3^{(k)} - \dots - a_{1r}x_r^{(k)} - \dots - a_{1n}x_n^{(k)}}{a_{11}},$$

$$x_2^{(k+1)} = \frac{b_2 - a_{22}x_1^{(k)} - a_{23}x_3^{(k)} - \dots - a_{2r}x_r^{(k)} - \dots - a_{2n}x_n^{(k)}}{a_{22}},$$

...

$$x_r^{(k+1)} = \frac{b_r - a_{r1}x_1^{(k)} - a_{r2}x_2^{(k)} - \dots - a_{r,r-1}x_{r-1}^{(k)} - a_{r,r+1}x_{r+1}^{(k)} - \dots - a_{rn}x_n^{(k)}}{a_{rr}},$$

...

$$x_n^{(k+1)} = \frac{b_n - a_{n1}x_1^{(k)} - a_{n2}x_2^{(k)} - \dots - a_{nr}x_r^{(k)} - \dots - a_{n,n-1}x_{n-1}^{(k)}}{a_{nn}}.$$



Sistemas Lineares – Métodos Iterativos

Todos o b_i e a_{ij} podem ser divididos pelo elemento da diagonal principal a_{ii}

$$x_1^{(k+1)} = \frac{b_1 - a_{12}x_2^{(k)} - a_{13}x_3^{(k)} - \dots - a_{1r}x_r^{(k)} - \dots - a_{1n}x_n^{(k)}}{a_{11}},$$

$$x_2^{(k+1)} = \frac{b_2 - a_{22}x_1^{(k)} - a_{23}x_3^{(k)} - \dots - a_{2r}x_r^{(k)} - \dots - a_{2n}x_n^{(k)}}{a_{22}},$$

...

$$x_r^{(k+1)} = \frac{b_r - a_{r1}x_1^{(k)} - a_{r2}x_2^{(k)} - \dots - a_{r,r-1}x_{r-1}^{(k)} - a_{r,r+1}x_{r+1}^{(k)} - \dots - a_{rn}x_n^{(k)}}{a_{rr}},$$

...

$$x_n^{(k+1)} = \frac{b_n - a_{n1}x_1^{(k)} - a_{n2}x_2^{(k)} - \dots - a_{nr}x_r^{(k)} - \dots - a_{n,n-1}x_{n-1}^{(k)}}{a_{nn}}.$$



Sistemas Lineares – Métodos Iterativos

- Critério de parada
- Máximo da diferença da norma de magnitude do vetor \mathbf{x}

$$\|\mathbf{x}^{(k+1)} - \mathbf{x}^{(k)}\|_{\infty} = \max(|x_1^{(k+1)} - x_1^{(k)}|, |x_2^{(k+1)} - x_2^{(k)}|, \dots, |x_n^{(k+1)} - x_n^{(k)}|).$$

- Para alcançar a precisão ϵ , calcula o erro relativo.

$$\bullet \frac{\|\mathbf{x}^{(k+1)} - \mathbf{x}^{(k)}\|_{\infty}}{\|\mathbf{x}^{(k+1)}\|_{\infty}} < \epsilon$$

- *em que*, ϵ é uma precisão pré-fixada; $\epsilon = 10^{-m}$, m é o n° de casas decimais corretas no resultado.
- Ex. $\epsilon = 10^{-4} = 0,0001$.



Sistemas Lineares – Métodos Iterativos

- Obs.: A matriz abaixo não é estritamente diagonalmente dominante, mas pode ser se for trocado as linhas 2 e 3.

$$\begin{bmatrix} 5 & -1 & 3 \\ 2 & 3 & -6 \\ 3 & -7 & 2 \end{bmatrix} \sim \begin{bmatrix} 5 & -1 & 3 \\ 3 & -7 & 2 \\ 2 & 3 & -6 \end{bmatrix}$$

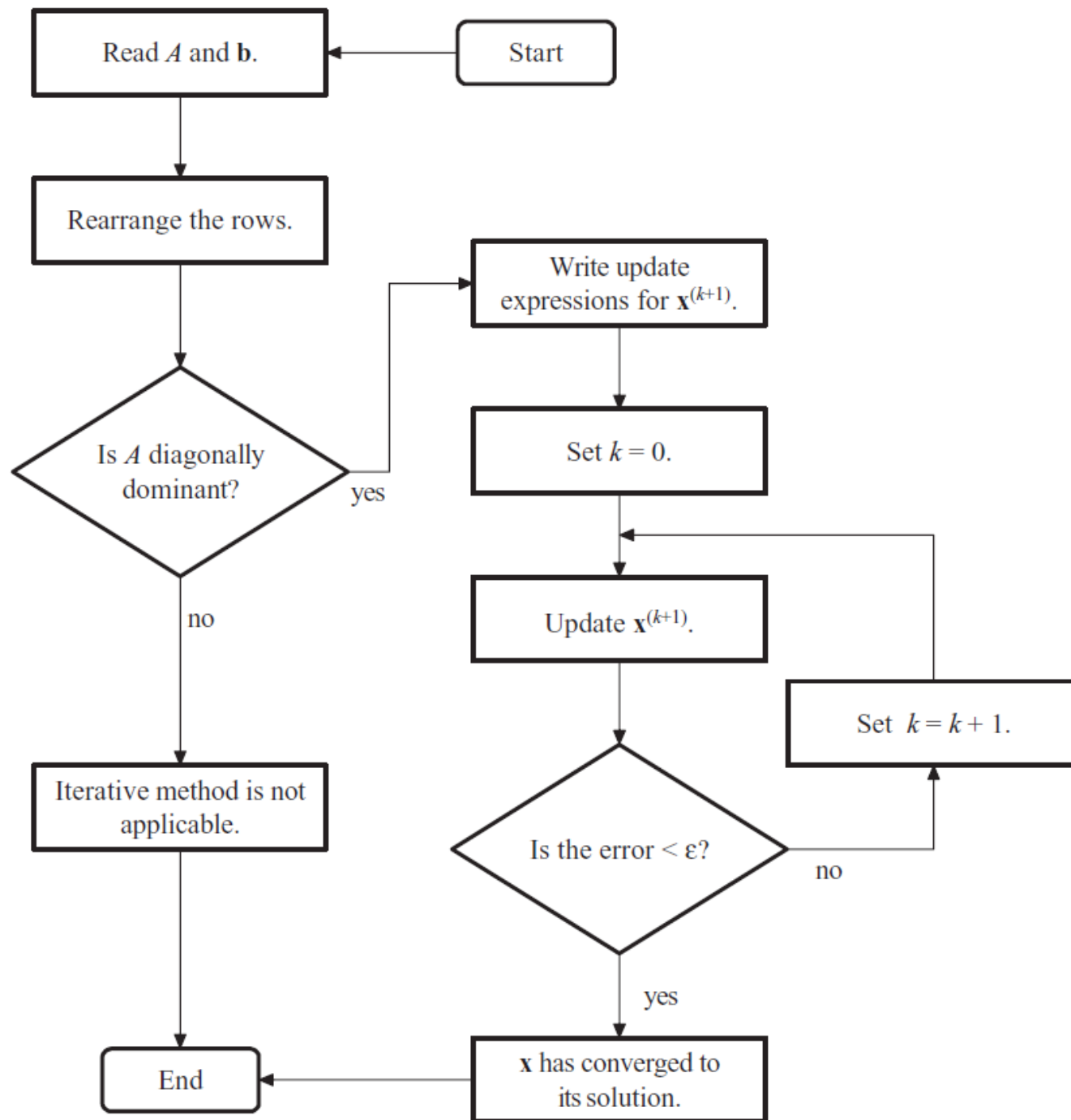


Sistemas Lineares – Métodos Iterativos

Exemplo 5.2 - *Resolver o sistema:*

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

pelo método de Jacobi-Richardson com $x^{(0)} = (0.7, -1.6, 0.6)^t$ e $\epsilon < 10^{-2}$.





Sistemas Lineares – Métodos Iterativos

Example 5.12. Solve the following system using the Jacobi method with the initial value of $\mathbf{x}^{(0)} = [0 \ 0 \ 0 \ 0]^T$ until $\|\mathbf{x}^{(k+1)} - \mathbf{x}^{(k)}\|_\infty \leq \varepsilon$, where $\varepsilon = 0.005$:

$$x_1 - 5x_2 + x_3 - x_4 = 3,$$

$$-2x_1 + x_2 - 5x_3 + x_4 = -2,$$

$$4x_1 - 2x_2 + x_3 - 8x_4 = 2,$$

$$6x_1 - x_2 + 2x_3 + 2x_4 = -1.$$



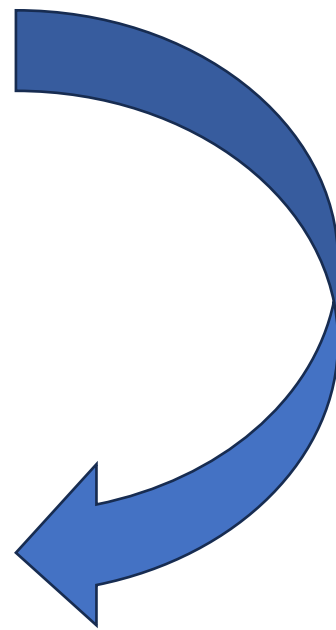
Sistemas Lineares – Métodos Iterativos

Example 5.12. Solve the following system using the Jacobi method with the initial value of $\mathbf{x}^{(0)} = [0 \ 0 \ 0 \ 0]^T$ until $\|\mathbf{x}^{(k+1)} - \mathbf{x}^{(k)}\|_{\infty} \leq \varepsilon$, where $\varepsilon = 0.005$:

$$\begin{aligned}x_1 - 5x_2 + x_3 - x_4 &= 3, \\ -2x_1 + x_2 - 5x_3 + x_4 &= -2, \\ 4x_1 - 2x_2 + x_3 - 8x_4 &= 2, \\ 6x_1 - x_2 + 2x_3 + 2x_4 &= -1.\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}6x_1 - x_2 + 2x_3 + 2x_4 &= -1, \\ x_1 - 5x_2 + x_3 - x_4 &= 3, \\ -2x_1 + x_2 - 5x_3 + x_4 &= -2, \\ 4x_1 - 2x_2 + x_3 - 8x_4 &= 2.\end{aligned}$$

ica





Sistemas Lineares – Métodos Iterativos

TABLE 5.2. Results from Jacobi iterations in Example 5.12


k	$x_1^{(k)}$	$x_2^{(k)}$	$x_3^{(k)}$	$x_4^{(k)}$	$\ \mathbf{x}^{(k+1)} - \mathbf{x}^{(k)}\ _\infty$
0	0.000	0.000	0.000	0.000	0.600
1	−0.167	−0.600	0.400	−0.250	0.150
2	−0.317	−0.503	0.297	−0.133	0.112
3	−0.305	−0.577	0.399	−0.245	0.045
4	−0.314	−0.532	0.357	−0.208	0.021
5	−0.305	−0.550	0.378	−0.229	0.011
6	−0.308	−0.540	0.366	−0.218	0.005
7	−0.306	−0.545	0.372	−0.223	



Sistemas Lineares – Métodos Iterativos - Gauss-Seidel

- Método de Gauss-Seidel é similar ao anterior. A r -ésima equação do sistema de equações lineares $n \times n$ é:

$$x_r = \frac{b_r - \sum_{j=1, j \neq r}^n a_{rj} x_j}{a_{rr}}.$$

$$x_r^{(k+1)} = \frac{b_r - a_{r1}x_1^{(k+1)} - a_{r2}x_2^{(k+1)} - \dots - a_{r,r-1}x_{r-1}^{(k+1)} - a_{r,r+1}x_{r+1}^{(k)} - \dots - a_{rn}x_n^{(k)}}{a_{rr}}.$$


- A diferença é que utiliza-se os valores mais atualizados de \mathbf{x} .



Sistemas Lineares – Métodos Iterativos - Gauss-Seidel

$$x_1^{(k+1)} = \frac{b_1 - a_{12}x_2^{(k)} - a_{13}x_3^{(k)} - \dots - a_{1r}x_r^{(k)} - \dots - a_{1n}x_n^{(k)}}{a_{11}},$$

$$x_2^{(k+1)} = \frac{b_2 - a_{22}x_1^{(k+1)} - a_{23}x_3^{(k)} - \dots - a_{2r}x_r^{(k)} - \dots - a_{2n}x_n^{(k)}}{a_{22}},$$

...

$$x_r^{(k+1)} = \frac{b_r - a_{r1}x_1^{(k+1)} - a_{r2}x_2^{(k+1)} - \dots - a_{r,r-1}x_{r-1}^{(k+1)} - a_{r,r+1}x_{r+1}^{(k)} - \dots - a_{rn}x_n^{(k)}}{a_{rr}},$$

...

$$x_n^{(k+1)} = \frac{b_n - a_{n1}x_1^{(k+1)} - a_{n2}x_2^{(k+1)} - \dots - a_{nr}x_r^{(k+1)} - \dots - a_{n,n-1}x_{n-1}^{(k+1)}}{a_{nn}}.$$



Sistemas Lineares – Métodos Iterativos - Gauss-Seidel

- Resolver o sistema por Gauss-Seidel com valores iniciais e erro relativo iguais aos utilizados na resolução com o método anterior.

$$6x_1 - x_2 + 2x_3 + 2x_4 = -1,$$

$$x_1 - 5x_2 + x_3 - x_4 = 3,$$

$$-2x_1 + x_2 - 5x_3 + x_4 = -2,$$

$$4x_1 - 2x_2 + x_3 - 8x_4 = 2.$$



Sistemas Lineares – Métodos Iterativos - Gauss-Seidel

- Compare as tabelas dos resultados

TABLE 5.3. Results from Example 5.12

k	$x_1^{(k)}$	$x_2^{(k)}$	$x_3^{(k)}$	$x_4^{(k)}$	$\ \mathbf{x}^{(k+1)} - \mathbf{x}^{(k)}\ _\infty$
0	0.000	0.000	0.000	0.000	0.633
1	-0.167	-0.633	0.340	-0.133	0.175
2	-0.341	-0.574	0.395	-0.228	0.035
3	-0.318	-0.539	0.374	-0.228	0.013
4	-0.305	-0.541	0.368	-0.221	0.002
5	-0.306	-0.543	0.369	-0.221	