GBC051 - CCO

Sistemas de Equações Lineares (SEL)

Métodos Iterativos



Motivação I

- Ocorrência em larga escala de sistemas lineares em cálculos de Engenharia e modelagem científica
 - Exemplos:
 - Simulações de processos químicos
 - Simulações de dispositivos e circuitos
 - Modelagem de processos geocientíficos e geoambientais
 - Análise estrutural
 - Biologia estrutural
 - Modelagem de processos físicos



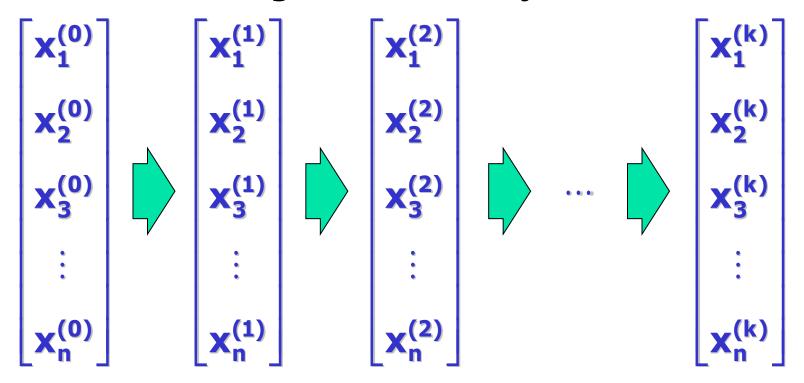
- Motivação II
 - Tendência à existência de matrizes de coeficientes à grandes e esparsas
 - **Grandes** \Rightarrow Comum para *n* > 100.000
 - Esparsas ⇒ Maioria dos coeficientes nulos
 - Resolução de sistemas esparsos por métodos diretos
 - Processos de triangularização e fatoração
 ⇒ Onerosos, por não preservarem a esparsidade original, que pode ser útil por facilitar a resolução do sistema.

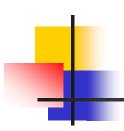


- Motivação III
 - Métodos mais apropriados para a resolução de sistemas de natureza esparsa ⇒ Métodos iterativos
 - Gauss-Jacobi
 - Gauss-Seidel



A partir de uma estimativa inicial x_i^o, consistem em encontrar uma seqüência de estimativas x_i^k que convirja para uma solução do SEL após um número suficientemente grande de iterações.





- Vantagem ⇒ Menos suscetíveis ao acúmulo de erros de arredondamento do que o método de Eliminação de Gauss.
- Lembretes importantes:
 - Como todo processo iterativo, estes métodos sempre apresentarão um resultado aproximado, que será tão próximo do resultado real conforme o número de iterações realizadas.
 - Além disto, também é preciso ter cuidado com a convergência destes métodos.



Sistemas de Equações Lineares

Métodos Iterativos

- Transformação do sistema linear Ax=b em x = Cx + g
 - A: matriz dos coeficientes, n x m
 - x: vetor das variáveis, n x 1;
 - b: vetor dos termos constantes, n x 1;
 - C: matriz, n x n; e
 - g: vetor, n x 1.
- Métodos a estudar
 - Gauss-Jacobi
 - Gauss-Seidel



Método de Gauss-Jacobi

Conhecida a estimativa inicial, x⁽⁰⁾, obtém-se consecutivamente os vetores:

```
x^{(1)} = Cx^{(0)} + g, (primeiraaproximaçã)

x^{(2)} = Cx^{(1)} + g, (segundaaproximaçã)

\vdots

x^{(k)} = Cx^{(k-1)} + g, (k-ésimaaproximaçã)
```

 De um modo geral, a aproximação x(k+1) é calculada pela fórmula:

$$x^{(k+1)} = C x^{(k)} + g, k=0, 1, ...$$

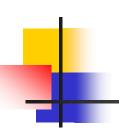
- Método de Gauss-Jacobi
 - Da primeira equação do sistema:

$$a_{11} x_1 + a_{12} x_2 + ... + a_{1n} x_2 = b_1$$

obtém-se: $x_1 = (1/a_{11}) (b_1 - a_{12} x_2 - ... - a_{1n} x_2)$
e, analogamente,
 $x_2 = (1/a_{22}) (b_2 - a_{21} x_1 - ... - a_{2n} x_n)$
 \vdots
 $x_n = (1/a_{nn}) (b_n - a_{n1} x_1 - ... - a_{nn-1} x_{n-1})$

- Método de Gauss-Jacobi
 - Desta forma, para x = Cx + g, obtém-se:

$$C = \begin{bmatrix} 0 & -a_{12}/a_{11} & -a_{13}/a_{11} & \cdots & -a_{1n}/a_{11} \\ -a_{21}/a_{22} & 0 & -a_{23}/a_{22} & \cdots & -a_{2n}/a_{22} \\ -a_{31}/a_{33} & -a_{32}/a_{33} & 0 & \cdots & -a_{3n}/a_{33} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ -a_{n1}/a_{nn} & -a_{n2}/a_{nn} & -a_{n3}/a_{nn} & \cdots & 0 \end{bmatrix} \quad e \quad g = \begin{bmatrix} a_{11} \\ b_2 \\ \hline a_{22} \\ \hline a_{22} \\ \vdots \\ b_n \\ \hline a_{n1} \end{bmatrix}$$



- Método de Gauss-Jacobi
 - Distância entre duas iterações

$$d^{(k)} = max |x_i^{(k)} - x_i^{(k-1)}|$$

Critério de Parada

$$d_r^{(k)} = \frac{d^{(k)}}{\max|x_i^{(k)}|} < \varepsilon$$

- Método de Gauss-Jacobi Exemplo 13
 - Seja o sistema:

$$10 x_1 + 2x_2 + 3x_3 = 7$$

$$x_1 + 5x_2 + x_3 = 8$$

$$2x_1 + 3x_2 + 10x_3 = 6$$

Determinação de C e g

Determinação de C e g
$$C = \begin{bmatrix} 0 & -2/10 & -3/10 \\ -1/5 & 0 & -1/5 \\ -1/5 & -3/10 & 0 \end{bmatrix} \qquad g = \begin{bmatrix} \frac{7}{10} \\ \frac{8}{5} \\ \frac{6}{5} \end{bmatrix}$$

$$g = \begin{bmatrix} \frac{7}{10} \\ \frac{8}{5} \\ \frac{6}{10} \end{bmatrix}$$

- Método de Gauss-Jacobi Exemplo 13
 - Assim, considerando como estimativa inicial:

$$\mathbf{x_0} = \begin{bmatrix} \mathbf{0,7} \\ -\mathbf{1,6} \\ \mathbf{0,6} \end{bmatrix}$$

e $\varepsilon = 0.05$, obtém-se:

$$x^{(1)} = Cx^{(0)} + g = \begin{bmatrix} 0,84 \\ 1,34 \\ 0,94 \end{bmatrix} \quad e \quad |x_1^{(1)} - x_1^{(0)}| = 0,14$$
$$|x_2^{(1)} - x_2^{(0)}| = 2,94$$
$$|x_3^{(1)} - x_3^{(0)}| = 0,34$$

- Método de Gauss-Jacobi Exemplo 13
 - Assim:

$$x^{(2)} = Cx^{(1)} + g = \begin{bmatrix} 0,150 \\ 1,244 \\ 0,030 \end{bmatrix} \Rightarrow d_r^{(2)} = \frac{0,91}{1,244} = 0,7315 > 8$$

e, analogamente:

$$x^{(3)} = Cx^{(2)} + g = \begin{bmatrix} 0,4422 \\ 1,5640 \\ 0,1968 \end{bmatrix} \Rightarrow d_r^{(3)} = \frac{0,32}{1,5640} = 0,2046 > E$$

4

Método de Gauss-Jacobi

- Método de Gauss-Jacobi Exemplo 13
 - Igualmente:

$$x^{(4)} = Cx^{(3)} + g = \begin{bmatrix} 0,3282 \\ 1,4722 \\ 0,0424 \end{bmatrix} \Rightarrow d_r^{(4)} = \frac{0,1544}{1,4722} = 0,1049 > E$$

e, finalmente:

$$x^{(5)} = Cx^{(4)} + g = \begin{bmatrix} 0,3929 \\ 1,5259 \\ 0,0927 \end{bmatrix} \Rightarrow d_r^{(5)} = \frac{0,0647}{1,5259} = 0,0424 < \varepsilon$$



- Similarmente ao método de Gauss-Jacobi, conhecida a estimativa inicial, x⁽⁰⁾, obtém-se consecutivamente os vetores x⁽¹⁾, x⁽²⁾, ..., x^(k)
- Todavia, ao se calcular $x_j^{(k+1)}$, usa-se todos os valores $x_1^{(k+1)}$, $x_2^{(k+1)}$, ..., $x_{j-1}^{(k+1)}$ que já foram calculados e os valores $x_{j+1}^{(k)}$, $x_{j+2}^{(k)}$, ..., $x_n^{(k)}$ restantes.



- Descrição I
 - Seja o seguinte sistema de equações:

$$\begin{aligned} a_{11} \cdot x_1 + a_{12} \cdot x_2 + a_{13} \cdot x_3 + \cdots + a_{1n-1} \cdot x_{n-1} + a_{1n} \cdot x_n &= b_1 \\ a_{21} \cdot x_1 + a_{22} \cdot x_2 + a_{23} \cdot x_3 + \cdots + a_{2n-1} \cdot x_{n-1} + a_{2n} \cdot x_n &= b_2 \\ a_{31} \cdot x_1 + a_{32} \cdot x_2 + a_{33} \cdot x_3 + \cdots + a_{3n-1} \cdot x_{n-1} + a_{3n} \cdot x_n &= b_3 \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} \cdot x_1 + a_{n2} \cdot x_2 + a_{n3} \cdot x_3 + \cdots + a_{nn-1} \cdot x_{n-1} + a_{nn} \cdot x_n &= b_n \end{aligned}$$



- Descrição II
 - Isolando x_i a partir da linha i, tem-se:

$$\begin{split} x_1 &= \frac{1}{a_{11}} \big(b_1 - a_{12} \cdot x_2 - a_{13} \cdot x_3 - \dots - a_{1n-1} \cdot x_{n-1} - a_{1n} \cdot x_n \big) \\ x_2 &= \frac{1}{a_{22}} \big(b_2 - a_{21} \cdot x_1 - a_{23} \cdot x_3 - \dots - a_{2n-1} \cdot x_{n-1} - a_{2n} \cdot x_n \big) \\ x_3 &= \frac{1}{a_{33}} \big(b_3 - a_{31} \cdot x_2 - a_{32} \cdot x_2 - \dots - a_{3n-1} \cdot x_{n-1} - a_{3n} \cdot x_n \big) \\ &\vdots \\ x_n &= \frac{1}{a_{nn}} \big(b_n - a_{n1} \cdot x_1 - a_{n2} \cdot x_2 - \dots - a_{nn-1} \cdot x_{n-1} \big) \end{split}$$

4

Método de Gauss-Seidel

- Descrição III
 - O processo iterativo se dá a partir das equações:

$$\begin{split} x_1^{k+1} &= \frac{1}{a_{11}} \Big(b_1 - a_{12} \cdot x_2^k - a_{13} \cdot x_3^k - \dots - a_{1,n-1} \cdot x_{n-1}^k - a_{1n} \cdot x_n^k \Big) \\ x_2^{k+1} &= \frac{1}{a_{22}} \Big(b_2 - a_{21} \cdot x_1^{k+1} - a_{23} \cdot x_3^k - \dots - a_{2,n-1} \cdot x_{n-1}^k - a_{2n} \cdot x_n^k \Big) \\ x_3^{k+1} &= \frac{1}{a_{33}} \Big(b_3 - a_{31} \cdot x_1^{k+1} - a_{32} \cdot x_2^{k+1} - \dots - a_{3,n-1} \cdot x_{n-1}^k - a_{3n} \cdot x_n^k \Big) \\ x_n^{k+1} &= \frac{1}{a_{nn}} \Big(b_n - a_{n1} \cdot x_1^{k+1} - a_{n2} \cdot x_2^{k+1} - \dots - a_{n,n-1} \cdot x_{n-1}^{k+1} \Big) \end{split}$$



- Critério de Parada I
 - Diferença relativa entre duas iterações consecutivas, dada por:

$$M_{R}^{k+1} = \begin{cases} M\acute{a}x_{i} & \left| \frac{x_{i}^{k+1} - x_{i}^{k}}{x_{i}^{k+1}} \right|, \text{ se } x_{i}^{k+1} \neq 0 \\ & , \text{ se } x_{i}^{k+1} = x_{i}^{k} = 0 \\ & , \text{ se } \left\{ x_{i}^{k+1} = 0 \\ x_{i}^{k} \neq 0 \right. \end{cases}$$



- Critério de Parada II
 - Fim do processo iterativo ⇒ Valor de M_R^{k+1} suficientemente pequeno para a precisão desejada

Método de Gauss-Seidel – Exemplo 14

Resolver:

$$5x + y + z = 5$$

$$3x + 4y + z = 6$$

$$3x + 3y + 6z = 0, \quad com \quad M_R^k \le 5.10^{-2}.$$

Solução:

$$x = \frac{1}{5}(5 - y - z)$$

$$y = \frac{1}{4}(6 - 3x - z)$$

$$z = \frac{1}{6}(-3x - 3y) \Rightarrow z = -\frac{1}{2}(x + y)$$

4

- Método de Gauss-Seidel Exemplo 14
 - Quadro de resultados do processo iterativo

x^k	M_x^k	y^k	M_{y}^{k}	Z^k	M_z^k	M_R^k
-1	1	0	1	1	1	-
0,8	2,25	0,65	1	-0,725	2,379	2,379
1,015	0,212	0,92	0,293	-0,967	0,250	0,293
1,009	0,006	0,985	0,066	-0,997	0,030	0,066
1,002	0,007	0,998	0,0013	-1	0,003	0,0013

$$x = 1,002$$
 $y = 0,998$ $z = -1$

- Método de Gauss-Seidel Exemplo 14
 - Verificação (substituição no sistema)

$$x = 1,002$$
 $y = 0,998$ $z = -1$
 $5.(1,002) + 1.(0,998) + 1.(-1) = 5,008 \cong 5$ OK

 $3.(1,002) + 4.(0,998) + 1.(-1) = 5,998 \cong 6$ OK

 $3.(1,002) + 3.(0,998) + 6.(-1) = 0$ OK



- Critérios de Convergência
 - Processo iterativo ⇒ Convergência para a solução exata não garantida para qualquer sistema.
 - Necessidade de determinação de certas condições que devem ser satisfeitas por um SEL para a garantia da convergência do método.
 - Critérios de determinação das condições de convergência
 - Critério de Sassenfeld
 - Critério das Linhas



- Critério de Sassenfeld I
 - Sejam as quantidades β_i dadas por:

$$\beta_1 = \left| \frac{1}{a_{11}} \right| \cdot \sum_{j=2}^{n} \left| a_{1j} \right| \quad e \qquad \beta_i = \left| \frac{1}{a_{ii}} \right| \cdot \left[\sum_{j=1}^{i-1} \left| a_{ij} \right| \cdot \beta_j + \sum_{j=i+1}^{n} \left| a_{ij} \right| \right]$$

$$para i = 2, 3, ..., n$$

- n ordem do sistema linear que se deseja resolver
- a_{ii} coeficientes das equações do sistema



- Critério de Sassenfeld II
 - Este critério garante que o método de Gauss-Seidel convergirá para um dado SEL se a quantidade M, definida por:

$$M = \max_{1 \le i \le n} \beta_i$$

for menor que 1 (M<1).

- Critério de Sassenfeld III
 - Exemplo 15: Seja A a matriz dos coeficientes e b o vetor dos termos constantes, dados por:

$$\beta_{1} = \left| \frac{1}{a_{11}} \right| \cdot \left(a_{12} + a_{13} + a_{14} \right)$$

$$a_{11} a_{12} a_{13} a_{14} b_{1}$$

$$a_{21} a_{22} a_{23} a_{24} b_{2}$$

$$a_{31} a_{32} a_{33} a_{34} b_{3}$$

$$a_{41} a_{42} a_{43} a_{44} b_{4}$$

$$\beta_{2} = \left| \frac{1}{a_{22}} \right| \cdot \left(|a_{21}| \beta_{1} + |a_{23}| + |a_{24}| \right)$$

$$\beta_{3} = \left| \frac{1}{a_{33}} \right| \cdot \left(|a_{31}| \beta_{1} + |a_{32}| \beta_{2} + |a_{34}| \right)$$

$$\beta_{4} = \left| \frac{1}{a_{44}} \right| \cdot \left(|a_{41}| \beta_{1} + |a_{42}| \beta_{2} + |a_{43}| \beta_{3} \right)$$



- Critério de Sassenfeld IV
 - Exemplo 15: Seja A a matriz dos coeficientes e b o vetor dos termos constantes, dados por:

$$\beta_{1} = \left| \frac{1}{a_{11}} \right| \cdot \left(a_{12} + a_{13} + a_{14} \right)$$

$$a_{11} \ a_{12} \ a_{13} \ a_{14} \quad b_{1}$$

$$a_{21} \ a_{22} \ a_{23} \ a_{24} \quad b_{2}$$

$$a_{31} \ a_{32} \ a_{33} \ a_{34} \quad b_{3}$$

$$a_{41} \ a_{42} \ a_{43} \ a_{44} \quad b_{4}$$

$$\beta_{3} = \left| \frac{1}{a_{33}} \right| \cdot \left(|a_{31}|\beta_{1} + |a_{32}|\beta_{2} + |a_{34}| \right)$$

$$\beta_{4} = \left| \frac{1}{a_{44}} \right| \cdot \left(|a_{41}|\beta_{1} + |a_{42}|\beta_{2} + |a_{43}|\beta_{3} \right)$$

Mostrar que a solução do SEL a seguir convergirá pelo método de Gauss-Seidel.



Critério de Sassenfeld V

• Exemplo 15:

$$2,0 \cdot x_1 + x_2 - 0,2 \cdot x_3 + 0,2 \cdot x_4 = 0,4$$
 $0,6 \cdot x_1 + 3 \cdot x_2 - 0,6 \cdot x_3 - 0,3 \cdot x_4 = -7,8$
 $-0,1 \cdot x_1 - 0,2 \cdot x_2 + x_3 + 0,2 \cdot x_4 = 1,0$
 $0,4 \cdot x_1 + 1,2 \cdot x_2 + 0,8 \cdot x_3 + 4,0 \cdot x_4 = -10,0$

Critério de Sassenfeld VI



$$\beta_1 = \frac{1}{2} \cdot (1 + 0.2 + 0.2) = 0.7$$

$$\beta_2 = \frac{1}{3} \cdot (0.6 \cdot 0.7 + 0.6 + 0.3) = 0.44$$

$$\beta_3 = \frac{1}{1} \cdot (0,1 \cdot 0,7 + 0,2 \cdot 0,44 + 0,2) = 0,358$$

$$\beta_4 = \frac{1}{4} \cdot (0,4 \cdot 0,7 + 1,2 \cdot 0,44 + 0,8 \cdot 0,358) = 0,2736$$

$$M = \max_{1 \le i \le n} \beta_i = 0,7$$

M < 1 ⇒ Convergência da solução do sistema a partir do método de Gauss-Seidel





- Critério das Linhas
 - Segundo este critério, um determinado sistema irá convergir pelo método de Gauss-Seidel, se:

$$\sum_{\substack{j=1\\j\neq i}}^{n} |a_{ij}| < |a_{ii}|, \text{ para } i = 1, 2, 3, ..., n.$$

Critério das Linhas

 Exemplo 16: O SEL do Exemplo 14 satisfaz o Critério das Linhas, sendo a verificação quase imediata, se for observado que:

$$\begin{vmatrix} a_{11} | = 2 > |a_{12}| + |a_{13}| + |a_{14}| = 1 + 0,2 + 0,2 = 1,4$$

$$\begin{vmatrix} a_{22} | = 3 > |a_{21}| + |a_{23}| + |a_{24}| = 0,6 + 0,6 + 0,3 = 1,5$$

$$\begin{vmatrix} a_{33} | = 1 > |a_{31}| + |a_{32}| + |a_{34}| = 0,1 + 0,2 + 0,2 = 0,5$$

$$\begin{vmatrix} a_{44} | = 4 > |a_{41}| + |a_{42}| + |a_{43}| = 0,4 + 1,2 + 0,8 = 2,4$$

$$\sum_{\substack{j=1\\j\neq i}}^{n} \left| a_{ij} \right| < \left| a_{ii} \right| \text{ para } i = 1, 2, 3, 4.$$



Considerações Finais

- Tanto o Critério de Sassenfeld quanto o Critério das Linhas são condições suficientes, porém não necessárias, para a convergência do método de Gauss-Seidel para um dado SEL
 - Um dado SEL pode não satisfazer estes critérios e ainda convergir
 - Um sistema pode não satisfazer o Critério das Linhas, porém sua convergência será garantida se satisfizer o Critério de Sassenfeld

4

Método de Gauss-Seidel

- Critério das Linhas x Critério de Sassenfeld
 - Exemplo 17: Seja o seguinte SEL:

$$10 \cdot x_1 + x_2 = 23$$

 $6 \cdot x_1 + 2 \cdot x_2 = 18$

O Critério das Linhas não é satisfeito, visto que:

$$|a_{22}| = 2 < |a_{21}| = 6$$

 Todavia, o Critério de Sassenfeld é satisfeito, uma vez que:

$$\beta_1 = \left| \frac{1}{10} \right| \cdot 1 = 0,1$$
 e $\beta_2 = \left| \frac{1}{2} \right| \cdot (6 \cdot 0,1) = 0,3$



- Critério das Linhas x Critério de Sassenfeld
 - Exemplo 17: Assim sendo, a convergência do SEL é garantida.

Considerações Finais

- Embora não altere a solução do SEL, a ordem de aparecimento das equações pode alterar sua convergência pelo método da Gauss-Seidel.
 - Exemplo 18: Seja o SEL:

$$-4 \cdot x_1 + 10 \cdot x_2 = 19$$

 $5 \cdot x_1 + 3 \cdot x_2 = 15$

- Observa-se que na ordem atual de aparecimento das equações, o SEL não satisfaz o Critério das Linhas (verificar!!!); logo, sua convergência não é garantida.
- A inversão da ordem das duas equações do SEL fará com que o Critério das Linhas seja satisfeito e sua convergência pelo método de Gauss-Seidel garantida (verificar também!!!).



Bibliografia

- Ruggiero, M. A. Gomes & Lopes, V. L. da R. Cálculo Numérico: Aspectos teóricos e computacionais. MAKRON Books, 1996, 2ª ed.
- Asano, C. H. & Colli, E. Cálculo Numérico: Fundamentos e Aplicações. Departamento de Matemática Aplicada – IME/USP, 2007.
- Sanches, I. J. & Furlan, D. C. Métodos Numéricos. DI/UFPR, 2006.
- Paulino, C. D. & Soares, C. Erros e Propagação de Erros, Notas de aula, SE/ DM/ IST [Online] http://www.math.ist.utl.pt/stat/pe/qeb/semestr e_1_2004-2005/PE_erros.pdf [Último acesso 07 de Junho de 2007].