# Cálculo Numérico

Sistemas Lineares: Método de Gauss - Seidel

Wellington José Corrêa

Universidade Tecnológica Federal do Paraná

12 de julho de 2021



## Philipp Ludwig von Seidel (1821-1896)

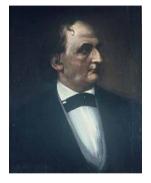


Figura: Matemático alemão, trabalhou com óptica e análise matemática. A denominação "método de Gauss-Seidel segundo alguns autores é um abuso, pois Gauss aparentemente não o conhecia e Seidel não o recomendava!

#### Método de Gauss - Seidel

Tendo em mente os sistemas fornecidos pelo método de Gauss - Jacobi, o método de Gauss - Seidel difere do anterior que para este, utiliza-se  $x_i^{(k+1)}$ ,  $i=1,2,\ldots,p$ , para o cálculo de  $x_p^{(k+1)}$ . Deste modo, as equações recursivas tornam-se:



#### Método de Gauss - Seidel

Tendo em mente os sistemas fornecidos pelo método de Gauss - Jacobi, o método de Gauss - Seidel difere do anterior que para este, utiliza-se  $x_i^{(k+1)}$ ,  $i=1,2,\ldots,p$ , para o cálculo de  $x_p^{(k+1)}$ . Deste modo, as equações recursivas tornam-se:

$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} &= \frac{1}{a_{11}} \left( b_1 - a_{12} x_2^{(k)} - a_{13} x_3^{(k)} - \dots - a_{1n} x_n^{(k)} \right) \\ x_2^{(k+1)} &= \frac{1}{a_{22}} \left( b_2 - a_{21} x_1^{(k+1)} - a_{23} x_3^{(k)} - \dots - a_{2n} x_n^{(k)} \right) \\ x_3^{(k+1)} &= \frac{1}{a_{33}} \left( b_3 - a_{31} x_1^{(k+1)} - a_{32} x_2^{(k+1)} - a_{34} x_4^{(k)} \dots - a_{3n} x_n^{(k)} \right) \\ \vdots &\vdots \\ x_n^{(k+1)} &= \frac{1}{a_{nn}} \left( b_n - a_{n1} x_1^{(k+1)} - a_{n2} x_2^{(k+1)} - \dots - a_{nn-1} x_{n-1}^{(k+1)} \right) \end{cases}$$



O Método de Gauss - Seidel converge se:



- O Método de Gauss Seidel converge se:
  - (i) O critério de Sanssenfeld for satisfeito, isto é, se  $\max_{1 \leq i \leq n} \beta_i < 1,$  onde

$$\beta_i = \sum_{j=1}^{i-1} \left| \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \right| \beta_j + \sum_{j=i+1}^n \left| \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \right|, i = 1, 2, \dots, n.$$



- O Método de Gauss Seidel converge se:
- (i) O critério de Sanssenfeld for satisfeito, isto é, se  $\max_{1 \leq i \leq n} \beta_i < 1,$  onde

$$\beta_i = \sum_{j=1}^{i-1} \left| \frac{\mathsf{a}_{ij}}{\mathsf{a}_{ii}} \right| \, \beta_j + \sum_{j=i+1}^n \left| \frac{\mathsf{a}_{ij}}{\mathsf{a}_{ii}} \right|, \, i = 1, 2, \dots, n.$$

(ii) Se a matriz A do sistema AX = B for estritamente diagonalmente dominante.



- O Método de Gauss Seidel converge se:
- (i) O critério de Sanssenfeld for satisfeito, isto é, se  $\max_{1 \leq i \leq n} \beta_i < 1,$  onde

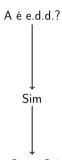
$$\beta_i = \sum_{j=1}^{i-1} \left| \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \right| \beta_j + \sum_{j=i+1}^n \left| \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \right|, i = 1, 2, \dots, n.$$

- (ii) Se a matriz A do sistema AX = B for estritamente diagonalmente dominante.
- (iii) Se a matriz A do Sistema F . (iii) O critério das linhas é satisfeito, isto é,  $\|F\|_{\infty} < 1$ , onde  $F = \left(-\frac{a_{ij}}{a_{ii}}\right)$  .

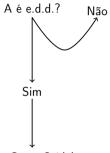






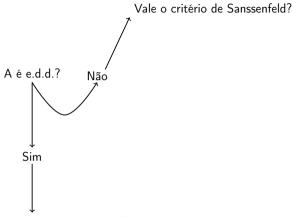






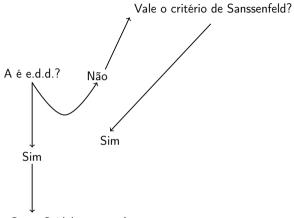
O método de Gauss-Seidel converge!



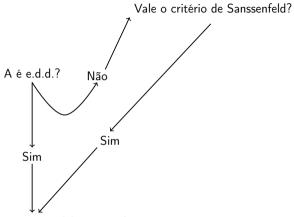




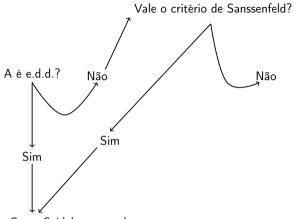






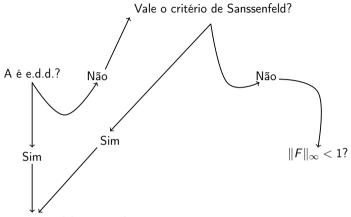




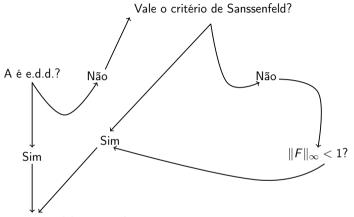




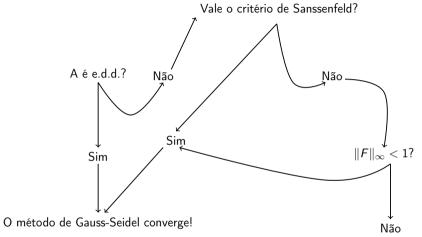




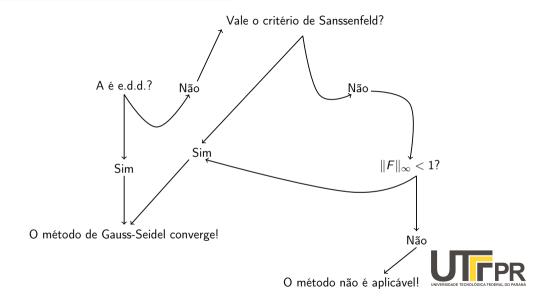












### Exemplo

## Exemplo 0.1

Usando o método de Gauss - Seidel, considerando  $X^{(0)} = (0,0,0)^t$ , determine uma solução para o sistema

$$\begin{pmatrix} 5 & 1 & 1 \\ 3 & 4 & 1 \\ 3 & 3 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 \\ 6 \\ 0 \end{pmatrix}$$

 $com \ \varepsilon \leqslant 10^{-2}$ .



**Solução:** Primeiramente, vejamos se a matriz dos coeficientes é estritamente diagonalmente dominante.



**Solução:** Primeiramente, vejamos se a matriz dos coeficientes é estritamente diagonalmente dominante. Com efeito,

$$|a_{12}| + |a_{13}| = 1 + 1 = 2 < 5 = |a_{11}|$$
  
 $|a_{21}| + |a_{23}| = 3 + 1 = 4 = 4 = |a_{22}|,$ 

logo, a matriz não é estritamente diagonalmente dominante, o que não garante a convergência da solução deste sistema.



#### Recorramos ao critério de Sanssenfeld:

$$\beta_i = \sum_{j=1}^{i-1} \left| \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \right| \beta_j + \sum_{j=i+1}^{n} \left| \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \right|, i = 1, 2, 3.$$

$$i = 1$$
:

$$\beta_1 = \sum_{j=1}^{0} \left| \frac{a_{1j}}{a_{11}} \right| \beta_j + \sum_{j=2}^{3} \left| \frac{a_{1j}}{a_{11}} \right|$$



Recorramos ao critério de Sanssenfeld:

$$\beta_i = \sum_{j=1}^{i-1} \left| \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \right| \beta_j + \sum_{j=i+1}^{n} \left| \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \right|, i = 1, 2, 3.$$

i = 1:

$$\beta_{1} = \sum_{j=1}^{0} \begin{vmatrix} a_{1j} \\ a_{11} \end{vmatrix} \beta_{j} + \sum_{j=2}^{3} \begin{vmatrix} a_{1j} \\ a_{11} \end{vmatrix}$$
$$= \begin{vmatrix} a_{12} \\ a_{11} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} a_{13} \\ a_{11} \end{vmatrix}$$



#### Recorramos ao critério de Sanssenfeld:

$$\beta_i = \sum_{j=1}^{i-1} \left| \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \right| \beta_j + \sum_{j=i+1}^{n} \left| \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \right|, i = 1, 2, 3.$$

i = 1:

$$\beta_{1} = \sum_{j=1}^{0} \left| \frac{a_{1j}}{a_{11}} \right| \beta_{j} + \sum_{j=2}^{3} \left| \frac{a_{1j}}{a_{11}} \right|$$
$$= \left| \frac{a_{12}}{a_{11}} \right| + \left| \frac{a_{13}}{a_{11}} \right|$$
$$= 0, 2 + 0, 2 = 0, 4.$$



$$i = 2$$
:

$$\beta_2 = \sum_{j=1}^{1} \left| \frac{a_{2j}}{a_{22}} \right| \beta_j + \sum_{j=3}^{3} \left| \frac{a_{2j}}{a_{22}} \right|$$

$$i = 3$$
:



$$i = 2$$
:

$$\beta_2 = \sum_{j=1}^{1} \left| \frac{a_{2j}}{a_{22}} \right| \beta_j + \sum_{j=3}^{3} \left| \frac{a_{2j}}{a_{22}} \right|$$
$$= \left| \frac{a_{21}}{a_{22}} \right| \beta_1 + \left| \frac{a_{23}}{a_{22}} \right|$$

$$i = 3$$
:



$$i = 2$$
:

$$\beta_2 = \sum_{j=1}^{1} \left| \frac{a_{2j}}{a_{22}} \right| \beta_j + \sum_{j=3}^{3} \left| \frac{a_{2j}}{a_{22}} \right|$$
$$= \left| \frac{a_{21}}{a_{22}} \right| \beta_1 + \left| \frac{a_{23}}{a_{22}} \right| = \frac{3}{4} \cdot 0, 4 + 0, 25 = 0, 55.$$

$$i = 3$$
:



i = 2:

$$\beta_2 = \sum_{j=1}^{1} \left| \frac{a_{2j}}{a_{22}} \right| \beta_j + \sum_{j=3}^{3} \left| \frac{a_{2j}}{a_{22}} \right|$$
$$= \left| \frac{a_{21}}{a_{22}} \right| \beta_1 + \left| \frac{a_{23}}{a_{22}} \right| = \frac{3}{4} \cdot 0, 4 + 0, 25 = 0, 55.$$

i = 3:

$$\beta_2 = \sum_{j=1}^{2} \left| \frac{a_{3j}}{a_{33}} \right| \beta_j + \sum_{j\neq 4}^{3} \left| \frac{a_{3j}}{a_{33}} \right|$$



$$i = 2$$
:

$$\beta_2 = \sum_{j=1}^{1} \left| \frac{a_{2j}}{a_{22}} \right| \beta_j + \sum_{j=3}^{3} \left| \frac{a_{2j}}{a_{22}} \right|$$
$$= \left| \frac{a_{21}}{a_{22}} \right| \beta_1 + \left| \frac{a_{23}}{a_{22}} \right| = \frac{3}{4} \cdot 0, 4 + 0, 25 = 0, 55.$$

$$i = 3$$
:

$$\beta_2 = \sum_{j=1}^2 \left| \frac{a_{3j}}{a_{33}} \right| \beta_j + \sum_{j\neq 4}^3 \left| \frac{a_{3j}}{a_{33}} \right|$$
$$= \left| \frac{a_{31}}{a_{33}} \right| \beta_1 + \left| \frac{a_{32}}{a_{33}} \right| \beta_2$$



$$i = 2$$
:

$$\beta_2 = \sum_{j=1}^{1} \left| \frac{a_{2j}}{a_{22}} \right| \beta_j + \sum_{j=3}^{3} \left| \frac{a_{2j}}{a_{22}} \right|$$
$$= \left| \frac{a_{21}}{a_{22}} \right| \beta_1 + \left| \frac{a_{23}}{a_{22}} \right| = \frac{3}{4} \cdot 0, 4 + 0, 25 = 0, 55.$$

$$i = 3$$
:

$$\beta_{2} = \sum_{j=1}^{2} \left| \frac{a_{3j}}{a_{33}} \right| \beta_{j} + \sum_{j \neq 4}^{3} \left| \frac{a_{3j}}{a_{33}} \right|$$

$$= \left| \frac{a_{31}}{a_{33}} \right| \beta_{1} + \left| \frac{a_{32}}{a_{33}} \right| \beta_{2} = \frac{1}{2} \cdot 0, 4 + \frac{1}{2} \cdot 0, 55 = 0,475.$$



$$i = 2$$
:

$$\beta_2 = \sum_{j=1}^{1} \left| \frac{a_{2j}}{a_{22}} \right| \beta_j + \sum_{j=3}^{3} \left| \frac{a_{2j}}{a_{22}} \right|$$
$$= \left| \frac{a_{21}}{a_{22}} \right| \beta_1 + \left| \frac{a_{23}}{a_{22}} \right| = \frac{3}{4} \cdot 0, 4 + 0, 25 = 0, 55.$$

$$i = 3$$
:

$$\beta_2 = \sum_{j=1}^2 \left| \frac{a_{3j}}{a_{33}} \right| \beta_j + \sum_{j\neq 4}^3 \left| \frac{a_{3j}}{a_{33}} \right|$$

$$= \left| \frac{a_{31}}{a_{33}} \right| \beta_1 + \left| \frac{a_{32}}{a_{33}} \right| \beta_2 = \frac{1}{2} \cdot 0, 4 + \frac{1}{2} \cdot 0, 55 = 0,475.$$

Disto,  $\max_{1 \leq i \leq n} \beta_i = \max\{0,4,0,55,0,475\} = 0,55 < 1$  e o critério de Sanssenfeld é satisfeito e portanto, podemos garantir que o método de Gauss-Seidel converge.



Assim, as iterações são da forma:

(2) 
$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} &= 1 - 0, 2x_2^{(k)} - 0, 2x_3^{(k)} \\ x_2^{(k+1)} &= 1, 5 - 0, 75x_1^{(k+1)} - 0, 25x_3^{(k)} \\ x_3^{(k+1)} &= 0 - 0, 5x_1^{(k+1)} - 0, 5x_2^{(k+1)} \end{cases}$$



#### Assim, as iterações são da forma:

(2) 
$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} = 1 - 0, 2x_2^{(k)} - 0, 2x_3^{(k)} \\ x_2^{(k+1)} = 1, 5 - 0, 75x_1^{(k+1)} - 0, 25x_3^{(k)} \\ x_3^{(k+1)} = 0 - 0, 5x_1^{(k+1)} - 0, 5x_2^{(k+1)} \end{cases}$$

e, a partir de 
$$X^{(0)} = (\underbrace{0}_{x_1^{(0)}}, \underbrace{0}_{x_2^{(0)}}, \underbrace{0}_{x_3^{(0)}})^t$$
 temos para



Assim, as iterações são da forma:

(2) 
$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} &= 1 - 0, 2x_2^{(k)} - 0, 2x_3^{(k)} \\ x_2^{(k+1)} &= 1, 5 - 0, 75x_1^{(k+1)} - 0, 25x_3^{(k)} \\ x_3^{(k+1)} &= 0 - 0, 5x_1^{(k+1)} - 0, 5x_2^{(k+1)} \end{cases}$$

e, a partir de  $X^{(0)}=(\underbrace{0}_{x_1^{(0)}},\underbrace{0}_{x_2^{(0)}},\underbrace{0}_{x_3^{(0)}})^t$  temos para

k = 0:

(3) 
$$\begin{cases} x_1^{(1)} &= 1 - 0, 2x_2^{(0)} - 0, 2x_3^{(0)} = 1 - 0, 2 \cdot 0 - 0, 2 \cdot 0 = 1 \\ x_2^{(1)} &= 1, 5 - 0, 75x_1^{(1)} - 0, 25x_3^{(0)} = 1, 5 - 0, 75 \cdot 1 - 0 = 0, 75 \\ x_3^{(1)} &= -0, 5x_1^{(1)} - 0, 5x_2^{(1)} = -0, 5 \cdot 1 - 0, 5 \cdot 0, 75 = -0, 875. \end{cases}$$

Deste modo,  $X^{(1)} = (1, 0, 75, -0, 875)^t$ , donde



Deste modo,  $X^{(1)} = (1, 0, 75, -0, 875)^t$ , donde

$$\frac{\|X^{(1)} - X^{(0)}\|_{\infty}}{\|X^{(1)}\|_{\infty}} = \frac{\|(1, 0, 75, -0, 875)^t - (0, 0, 0)^t\|_{\infty}}{\|(1, 0, 75, -0, 875)^t\|_{\infty}} = \frac{\|(1, 0, 75, -0, 875)^t\|_{\infty}}{\|(1, 0, 75, -0, 875)^t\|_{\infty}} = \frac{1}{1} = 1 > \varepsilon$$



$$k = 1$$

$$\begin{cases} x_1^{(2)} &= 1 - 0, 2x_2^{(1)} - 0, 2x_3^{(1)} = 1 - 0, 2 \cdot 0, 75 - 0, 2 \cdot (-0, 875) = 1,025 \\ x_2^{(2)} &= 1, 5 - 0, 75x_1^{(2)} - 0, 25x_3^{(1)} = 1, 5 - 0, 75 \cdot 1,025 - 0, 25 \cdot (-0, 875) = 0,95 \\ x_3^{(2)} &= -0, 5x_1^{(2)} - 0, 5x_2^{(2)} = -0, 5 \cdot 1,025 - 0, 5 \cdot 0,95 = -0,9875. \end{cases}$$



Assim,  $X^{(2)} = (1.025, 0.95, -0.9875)^t$ , donde pelo critério da parada resulta que



Assim,  $X^{(2)} = (1.025, 0.95, -0.9875)^t$ , donde pelo critério da parada resulta que

$$\frac{\|X^{(2)} - X^{(1)}\|_{\infty}}{\|X^{(2)}\|_{\infty}} = \frac{\|(1.025, 0.95, -0.9875)^{t} - (1, 0.75, -0.875)^{t}\|_{\infty}}{\|(1.025, 0.95, -0.9875)^{t}\|_{\infty}}$$
$$= 0.19512195121951217 > \varepsilon$$



Assim,  $X^{(2)} = (1.025, 0.95, -0.9875)^t$ , donde pelo critério da parada resulta que

$$\frac{\|X^{(2)} - X^{(1)}\|_{\infty}}{\|X^{(2)}\|_{\infty}} = \frac{\|(1.025, 0.95, -0.9875)^{t} - (1, 0.75, -0.875)^{t}\|_{\infty}}{\|(1.025, 0.95, -0.9875)^{t}\|_{\infty}}$$
$$= 0.19512195121951217 > \varepsilon$$

Prosseguindo com o cálculo das iterações, obtemos a tabela:



k	$\chi^{(k)}$	$\frac{\ X^{(k+1)} - X^{(k)}\ _{\infty}}{\ X^{(k)}\ _{\infty}}$
0	$(0,0,0)^t$	0
1	$(1.0, 0.75, -0.875)^t$	1
2	$(1.025, 0.95, -0.9875)^t$	0.19512195121951217
3	$(1.0075, 0.99125, -0.999375)^t$	0.04094292803970224
4	$(1.001625, 0.998625, -1.000125)^t$	0.007363035068014497

Tabela: Iterações  $X^{(k)}$ 



k	$\chi^{(k)}$	$\frac{\ X^{(k+1)} - X^{(k)}\ _{\infty}}{\ X^{(k)}\ _{\infty}}$
0	$(0,0,0)^t$	0
1	$(1.0, 0.75, -0.875)^t$	1
2	$(1.025, 0.95, -0.9875)^t$	0.19512195121951217
3	$(1.0075, 0.99125, -0.999375)^t$	0.04094292803970224
4	$(1.001625, 0.998625, -1.000125)^t$	0.007363035068014497

Tabela: Iterações  $X^{(k)}$ 

Portanto, a solução do sistema  $A\cdot X=B$  é

$$X \approx X^{(4)} = (1.001625, 0.998625, -1.000125)^t$$
.



#### Comparação entre os Métodos Diretos e Iterativos

▶ Métodos Diretos: recomendados para sistemas de pequeno porte cuja matriz de coeficientes é densa (poucos elementos não - nulos - menos de 10%).



### Comparação entre os Métodos Diretos e Iterativos

- ▶ Métodos Diretos: recomendados para sistemas de pequeno porte cuja matriz de coeficientes é densa (poucos elementos não nulos menos de 10%).
- Métodos Iterativos: bastante vantajosos para sistemas de grande porte cuja matriz de coeficientes seja esparsa (muitos elementos nulos); utilizam menos memória da máquina; é necessário verificar condições de convergência.



#### Exemplo

### Exemplo 1.1

Considere o seguinte sistema de equações lineares:

$$\begin{pmatrix} -10 & 2 & 2 \\ 1 & 6 & 0 \\ -1 & 1 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -8 \\ 7 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Caso o critério de Sanssenfeld esteja satisfeito, usando o método iterativo de Gauss-Seidel, resolva o sistema dado a partir de  $X^{(0)} = (-2, 1, 0)^t$  e  $\varepsilon \le 10^{-2}$ .

