Calcul Numeric

Cursul 7

2020

Metoda Jacobi pentru rezolvarea sistemelor liniare

Fie sistemul:

$$Ax = b$$
, $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $b \in \mathbb{R}^n$

cu

$$\det A \neq 0$$
 , $a_{ii} \neq 0$, $i = 1, 2, ..., n$

Alegem:

$$B = \operatorname{diag}[a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn}] = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

$$\det B = a_{11}a_{22}\cdots a_{nn} \neq 0$$

$$B^{-1} = \operatorname{diag}\left[\frac{1}{a_{11}}, \frac{1}{a_{22}}, \dots, \frac{1}{a_{nn}}\right] = \begin{bmatrix} \frac{1}{a_{11}} & 0 & \cdots & 0\\ 0 & \frac{1}{a_{22}} & \cdots & 0\\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots\\ 0 & 0 & \cdots & \frac{1}{a_{nn}} \end{bmatrix}$$

Matricea *C* este:

$$C = B - A = \begin{pmatrix} 0 & -a_{12} & -a_{13} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & 0 & -a_{23} & \cdots & -a_{2n} \\ -a_{31} & -a_{32} & 0 & \cdots & -a_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & -a_{n3} & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

$$C = (c_{ij}) \in \mathbb{R}^{n \times n} \quad c_{ij} = \begin{cases} -a_{ij} & \text{dacă } i \neq j \\ 0 & \text{dacă } i = j \end{cases}$$

Matricea iterației se poate calcula și are forma:

$$M := B^{-1}C = \begin{pmatrix} 0 & -\frac{a_{12}}{a_{11}} & -\frac{a_{13}}{a_{11}} & \cdots & -\frac{a_{1n}}{a_{11}} \\ -\frac{a_{21}}{a_{22}} & 0 & -\frac{a_{23}}{a_{22}} & \cdots & -\frac{a_{2n}}{a_{22}} \\ -\frac{a_{31}}{a_{33}} & -\frac{a_{32}}{a_{33}} & 0 & \cdots & -\frac{a_{3n}}{a_{33}} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -\frac{a_{n1}}{a_{nn}} & -\frac{a_{n2}}{a_{nn}} & -\frac{a_{n3}}{a_{nn}} & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

$$M = (m_{ij}) \in \mathbb{R}^{n \times n}$$
 $m_{ij} = \begin{cases} -(\frac{a_{ij}}{a_{ii}}) & \text{dacă } i \neq j \\ 0 & \text{dacă } i = j \end{cases}$

Construim vectorul g:

$$g := Mx^{(k)} \in \mathbb{R}^n$$
 , $Mx^{(k)} = (g_i)_{i=1}^n$

Componentele vectorului *g* sunt:

$$g_{i} = \sum_{j=1}^{n} m_{ij} x_{j}^{(k)} = -\sum_{\substack{j=1 \ j \neq i}}^{n} \frac{a_{ij}}{a_{ii}} x_{j}^{(k)} = -\left(\sum_{\substack{j=1 \ j \neq i}}^{n} a_{ij} x_{j}^{(k)}\right) / a_{ii}, i = 1, ..., n$$

Vectorul *d* este:

$$d = B^{-1}b = (d_i)_{i=1}^n \in \mathbb{R}^n, \quad d_i = \frac{b_i}{a_{ii}}, i = 1,...,n$$

Şirul $\{x^{(k)}\}\subseteq \mathbb{R}^n$ se construieşte folosind formula:

$$x^{(k+1)} = Mx^{(k)} + d \iff x_i^{(k+1)} = g_i + d_i, i = 1,...,n$$

$$x_{i}^{(k+1)} = \frac{\left(b_{i} - \sum_{j=1}^{n} a_{ij} x_{j}^{(k)}\right)}{a_{ii}}, \quad i = 1, ..., n$$

$$x_{i}^{(k+1)} = \frac{\left(b_{i} - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_{j}^{(k)} - \sum_{j=i+1}^{n} a_{ij} x_{j}^{(k)}\right)}{a_{ii}}, \quad i = 1, ..., n$$
 (9)

Formula (9) descrie *metoda lui Jacobi* de aproximare a soluției unui sistem liniar.

Condiții suficiente de convergență

Propoziția 1

$$||M|| < 1 \implies x^{(k)} \rightarrow x^*, k \rightarrow \infty.$$

Demonstrație. Fie x^* soluția sistemului Ax=b. Din relația A=B-C rezultă $Bx^*=Cx^*+b$ sau $x^*=Mx^*+d$. Procesul iterativ $x^{(k+1)}=Mx^{(k)}+d$ conduce la relația:

$$||x^* - x^{(k+1)}|| = ||M(x^* - x^{(k)})|| \le ||M|||x^* - x^{(k)}|| \le \cdots \le ||M||^{k+1}||x^* - x^{(0)}||$$

În continuare vom aplica această propoziție pentru diverse norme.

• Din
$$||M||_F = (\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n m_{ij}^2)^{\frac{1}{2}} < 1$$
 deducems

• Din
$$||M||_F = \left(\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n m_{ij}^2\right)^{\frac{1}{2}} < 1$$
 deducem:

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \left(\frac{a_{ij}}{a_{ii}}\right)^2 < 1 \implies x^{(k)} \to x^*, k \to \infty$$
(10)

• Din $||M||_1 = \max\{\sum_{i=1}^n |m_{ij}|; j=1,...,n\} < 1$ deducem:

$$\sum_{i=1}^{n} \left(\frac{|a_{ij}|}{|a_{ii}|} \right) < 1 \quad \forall j = 1, \dots, n \quad \Rightarrow \quad x^{(k)} \rightarrow x^*, k \rightarrow \infty \quad (11)$$

$$\underset{i \neq j}{\overset{i=1}{\longrightarrow}}$$

• (Criteriul dominanței diagonalei pe linii)

Din
$$||M||_{\infty} = \max\{\sum_{i=1}^{n} |m_{ij}|; i = 1,...,n\} < 1$$
 deducem:

$$\sum_{\substack{j=1\\j\neq i}}^{n} \left(\frac{|a_{ij}|}{|a_{ii}|}\right) < 1 \quad \forall i = 1, \dots, n \quad \Rightarrow \quad x^{(k)} \to x^*, k \to \infty$$

$$\sum_{\substack{j=1\\j\neq i}}^{n} |a_{ij}| < |a_{ii}| \quad \forall i = 1, \dots, n \implies \lim_{k \to \infty} x^{(k)} = x^*$$
 (12)

• (Criteriul dominanței diagonalei pe coloane)

$$\sum_{i=1}^{n} |a_{ij}| < |a_{jj}| \quad \forall j = 1, \dots, n \Rightarrow ||M||_{1} < 1 \Rightarrow \lim_{k \to \infty} x^{(k)} = x^{*}$$
 (13)

Metoda Gauss-Seidel pentru rezolvarea sistemelor liniare

Considerăm din nou sistemul liniar:

$$Ax = b$$
, $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $b \in \mathbb{R}^n$

cu

$$\det A \neq 0$$
 , $a_{ii} \neq 0$, $i = 1, 2, ..., n$

Putem deduce metoda Gauss-Seidel din metoda lui Jacobi astfel:

$$x_{i}^{(k+1)} = (b_{i} - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} \quad x_{j}^{(k)} \quad -\sum_{j=i+1}^{n} a_{ij} x_{j}^{(k)}) / a_{ii}, i = 1, ..., n - \text{Jacobi}$$

$$\updownarrow$$

$$x_{i}^{(k+1)} = (b_{i} - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} \quad x_{j}^{(k+1)} \quad -\sum_{j=i+1}^{n} a_{ij} x_{j}^{(k)}) / a_{ii}, i = 1, ..., n - \text{Gauss-Seidel}$$

Când calculăm $x_i^{(k+1)}$ cunoaștem deja $x_1^{(k+1)}, \dots, x_{i-1}^{(k+1)}$ și putem folosi aceste valori în prima sumă.

Deducerea metodei Gauss-Seidel din schema generală se face luând:

$$B = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & 0 & \cdots & 0 \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & a_{n3} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

$$B = (b_{ij}) \in \mathbb{R}^{n \times n}$$
 $b_{ij} = \begin{cases} a_{ij} & \text{dacă } j \leq i \\ 0 & \text{dacă } j > i \end{cases}$

Matricea **B** este nesingulară $(a_{ii} \neq 0, \forall i)$:

$$\det B = a_{11}a_{22}\cdots a_{nn} \neq 0$$

Matricea *C* este:

$$C = B - A = \begin{pmatrix} 0 & -a_{12} & -a_{13} & \cdots & -a_{1n} \\ 0 & 0 & -a_{23} & \cdots & -a_{2n} \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & -a_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & -a_{n-1n} \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

$$C = (c_{ij}) \in \mathbb{R}^{n \times n} \quad c_{ij} = \begin{cases} -a_{ij} & \text{dacă } i < j \\ 0 & \text{dacă } i \ge j \end{cases}$$

În cazul metodei Gauss-Seidel, vectorul $x^{(k+1)}$ se obține din $x^{(k)}$ rezolvând sistemul inferior triunghiular (7) din schema generală:

$$Bx = Cx^{(k)} + b = f \tag{14}$$

Soluția sistemului (14) este dată de formula:

$$x_{i} = \left(f_{i} - \sum_{j=1}^{i-1} b_{ij} x_{j}\right) / b_{ii} = \left(f_{i} - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_{j}\right) / a_{ii}, \quad i = 1, 2, ..., n$$
(15)

Vectorul *f* este:

$$f_i = (Cx^{(k)})_i + b_i, \quad i = 1, 2, ..., n$$
 (16)

$$(Cx^{(k)})_i = \sum_{j=1}^n c_{ij} x_j^{(k)} = -\sum_{j=i+1}^n a_{ij} x_j^{(k)}, \forall i = 1,...,n$$
 (17)

Folosind formula de rezolvare a sistemelor inferior triunghiulare (15), relațiile (16) și (17) avem:

$$x_{i}^{(k+1)} = \frac{\left(b_{i} - \sum_{j=i+1}^{n} a_{ij} x_{j}^{(k)} - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_{j}^{(k+1)}\right)}{a_{ii}}, \quad i = 1, 2, ..., n$$

Condiții suficiente de convergență pentru metoda Gauss-Seidel

Propoziția 1

Dacă matricea A este astfel încât:

$$\sum_{i=1}^{n} \sum_{\substack{j=1 \ j \neq i}}^{n} \left(\frac{a_{ij}}{a_{ii}}\right)^{2} < 1$$

atunci are loc convergența șirului construit cu metoda Gauss-Seidel la soluția sistemului Ax=b:

$$x^{(k)} \rightarrow x^*, k \rightarrow \infty \quad \forall x^{(0)} \in \mathbb{R}^n$$

Propoziția 2 (Criteriul dominanței diagonalei pe linii)

Dacă matricea A este astfel încât:

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

atunci:

$$x^{(k)} \rightarrow x^*, k \rightarrow \infty \quad \forall x^{(0)} \in \mathbb{R}^n$$

Propoziția 3 (Criteriul dominanței diagonalei pe coloane)

Dacă matricea A este astfel încât:

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

$$i \neq j$$

atunci metoda Gauss-Seidel converge:

$$\lim_{k\to\infty} x^{(k)} = x^*, \ \forall x^{(0)}$$

Metode iterative pentru matrice simetrice și pozitiv definite

Considerăm cazul sistemelor liniare cu matricea sistemului simetrică și pozitiv definită:

$$A = A^{T}$$
 – matrice simetrică – $a_{ij} = a_{ji}$ $\forall i, j = 1, 2, ... n$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \cdots & a_{2n} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & \cdots & a_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & a_{n3} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} = A^{T} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & a_{31} & \cdots & a_{n1} \\ a_{12} & a_{22} & a_{32} & \cdots & a_{n2} \\ a_{13} & a_{23} & a_{33} & \cdots & a_{n3} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & a_{3n} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

$$A = A^T \implies A = L + D + L^T$$

$$D = \mathbf{diag}[a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn}] = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

$$L = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ a_{31} & a_{32} & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & a_{n3} & \cdots & 0 \end{pmatrix} \quad L^{T} = \begin{pmatrix} 0 & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & 0 & a_{23} & \cdots & a_{2n} \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & a_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & a_{n-1n} \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

Definiții

Matricea $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ se numește *pozitiv semidefinită* $(A \ge 0)$:

$$(Ax,x)_{\mathbb{R}^n} \geq 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^n.$$

Matricea A se numește *pozitiv definită* (A > 0) dacă:

$$(Ax,x)_{\mathbb{R}^n} > 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0.$$

Propoziție

Dacă matricea $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ este pozitiv definită atunci matricea A este nesingulară.

Demonstrație: Presupunem prin reducere la absurd că matricea A este pozitiv definită și singulară. Atunci, sistemul de ecuații liniare Ax=0 are pe lângă soluția banală x=0 și o soluție $x^0 \neq 0$. Avem:

$$x^{0} \neq 0 \implies 0 < (Ax^{0}, x^{0}) = (0, x^{0}) = 0$$
 contradicţie!
 $A > 0 \implies a_{ii} = (Ae_{i}, e_{i}) > 0 \quad \forall i = 1, ..., n$

Lemă

Fie $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ o matrice simetrică și $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$ o matrice nesingulară astfel încât matricea $P = B + B^T - A$ este pozitiv definită. Fie matricea $M = I_n - B^{-1}A$. Atunci raza spectrală a matricei M este strict subunitară dacă și numai dacă matricea A este pozitiv definită:

$$\rho(M) < 1 \Leftrightarrow A > 0$$

Teoremă

Fie $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ o matrice simetrică, nesingulară, cu diagonala pozitivă, $a_{ii} > 0$, $\forall i = 1,...,n$ și $b \in \mathbb{R}^n$ vectorul termenilor liberi. Atunci metoda lui Gauss-Seidel generează șiruri convergente la soluția $x^* = A^{-1}b$, $\forall x^{(0)}$ dacă și numai dacă A este pozitiv definită.

Demonstrație: Din teorema de convergență avem:

$$x^{(k)} \rightarrow x^*, \quad k \rightarrow \infty \quad \Leftrightarrow \quad \rho(M) < 1$$

Dacă matricea A se scrie sub forma:

$$A = L + D + L^T$$

matricele **B** și **C** sunt date de:

$$B=L+D$$
 , $C=B-A=-L^T$

Matricea iterației *M* este:

$$M = B^{-1}C = B^{-1}(B - A) = I_n - B^{-1}A$$

Încercăm să aplicăm **Lema** de mai sus. Pentru aceasta verificăm dacă matricea **P** este pozitiv definită:

$$P = B + B^{T} - A = L + D + (L + D)^{T} - L - D - L^{T} = D$$

$$(Px, x)_{\mathbb{R}^{n}} = (Dx, x)_{\mathbb{R}^{n}} = ((a_{ii}x_{i})_{i}, (x_{i})_{i})_{\mathbb{R}^{n}} = \sum_{i=1}^{n} a_{ii}x_{i}^{2}$$

$$a_{ii} > 0 \quad \forall i \Rightarrow (Px, x)_{\mathbb{R}^n} > 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0 \Rightarrow P > 0$$

Putem aplica **Lema** de unde deducem convergența șirului construit cu metoda Gauss-Seidel doar în cazul în care matricea A este pozitiv definită:

$$x^{(k)} \to x^*$$
, $k \to \infty \Leftrightarrow \rho(M) < 1 \Leftrightarrow A$ pozitiv definită

Metodele relaxării

Fie $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ o matrice reală pătratică de dimensiune n, simetrică, $A = A^T$ și pozitiv definită, A > 0 și $b \in \mathbb{R}^n$ un vector real. Considerăm sistemul de ecuații liniare:

$$Ax = b$$

Deoarece matricea A este pozitiv definită sistemul de mai sus are soluție unică, $x^* = A^{-1}b$. Vom considera funcția $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}_+$:

$$f(y) = (A(x^* - y), x^* - y)_{\mathbb{R}^n}, y \in \mathbb{R}^n$$

Din faptul că matricea A este pozitiv definită avem:

$$f(y) \ge 0$$
, $\forall y \in \mathbb{R}^n$ $\S i f(y) > 0 = f(x^*)$, $\forall y \ne x^*$

Prin urmare x^* este și unica soluție a problemei de minimizare:

$$\min \{f(y); y \in \mathbb{R}^n\} = 0 = f(x^*)$$

Vom căuta soluția sistemului Ax=b, $x^* = A^{-1}b$ ca fiind soluția problemei de minimizare de mai sus folosind o metodă de tip relaxare de forma:

$$y^{(0)} \in \mathbb{R}^{n} - \text{dat}, \quad y^{(k+1)} = y^{(k)} + c_{k}e_{l}, \quad l = l_{k}, \quad k = 0,1,...$$
 $y_{j}^{(k+1)} = y_{j}^{(k)}, \quad \forall j \neq l, \quad y_{l}^{(k+1)} = y_{l}^{(k)} + c_{k}$

Constanta c_k se determină astfel încât $f(y^{(k+1)}) < f(y^{(k)})$ în speranța că şirul $y^{(k)}$ astfel construit converge la x^* . Notăm cu

$$r^{(k)} = b - Ay^{(k)}$$
 vectorul reziduu.

Avem:

$$r^{(k)} = b - Ay^{(k)} = Ax^* - Ay^{(k)} = A(x^* - y^{(k)})$$

$$f(y^{(k+1)}) = f(y^{(k)}) - 2c_k r_l^{(k)} + c_k^2 a_{ll}$$

Pentru ca $f(y^{(k+1)}) < f(y^{(k)})$ este necesar și suficient să alegem c_k astfel ca:

$$c_k^2 a_{ll} - 2 c_k r_l^{(k)} < 0 \iff (a_{ll} > 0) c_k \in \left(0, 2 \frac{r_l^{(k)}}{a_{ll}}\right) \text{sau}\left(2 \frac{r_l^{(k)}}{a_{ll}}, 0\right)$$

$$c_k = \omega_k \frac{r_l^{(k)}}{a_{ll}}$$
, $\operatorname{cu} \omega_k \in (0,2)$

Metoda de relaxare obținută este următoarea:

$$y^{(0)} \in \mathbb{R}^n - \text{dat}, \ y^{(k+1)} = y^{(k)} + \omega_k \frac{r_l^{(k)}}{a_{ll}} e_l, \ k = 0,1,..., \ \omega_k \in (0,2)$$

Pentru a aproxima x^* se deduce o clasă de metode numite *metodele relaxării succesive*. Aceste metode se obțin aplicând metodele de relaxare de mai sus. Vom considera:

$$\omega_{k} = \omega, \forall k$$

Vom construi un şir $\{x^{(k)}\}\subseteq \mathbb{R}^n$ astfel: $x^{(0)} = y^{(0)}$ un vector din \mathbb{R}^n dat

$$l = 1$$
 $y^{(1)} = y^{(0)} + \omega \frac{r_1^{(0)}}{a_{11}} e_1$

$$l = 2$$
 $y^{(2)} = y^{(1)} + \omega \frac{r_2^{(1)}}{a_{22}} e_2$

•

$$l = n$$
 $y^{(n)} = y^{(n-1)} + \omega \frac{r_n^{(n-1)}}{a_{nn}} e_n$
 $x^{(1)} = y^{(n)}$

Trecerea de la iterația k la iterația următoare se face astfel:

$$x^{(k)} = y^{(kn)}$$

$$l = 1 y^{(kn+1)} = y^{(kn)} + \omega \frac{r_1^{(kn)}}{a_{11}} e_1$$

$$l = 2 y^{(kn+2)} = y^{(kn+1)} + \omega \frac{r_2^{(kn+1)}}{a_{22}} e_2$$

$$\vdots$$

$$l = n y^{(kn+n)} = y^{(kn+n-1)} + \omega \frac{r_n^{(kn+n-1)}}{a_{nn}} e_n$$

$$x^{(k+1)} = y^{((k+1)n)}, k = 0,1,2,...$$

Acum putem scrie dependența vectorului $x^{(k+1)}$ de $x^{(k)}$:

$$x^{(0)} \in \mathbb{R}^n$$
, $\omega \in (0,2)$ date,

$$x_i^{(k+1)} = x_i^{(k)} + \frac{\omega}{a_{ii}} \left(b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{(k+1)} - \sum_{j=i}^{n} a_{ij} x_j^{(k)} \right), \quad i = 1, 2, \dots, n,$$

$$x_i^{(k+1)} = (1-\omega) x_i^{(k)} + \frac{\omega}{a_{ii}} \left(b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^{n} a_{ij} x_j^{(k)} \right), \quad i = 1, 2, \dots, n,$$

$$k = 0, 1, 2, \dots$$

Metodele de mai sus poartă numele de *metodele relaxării* succesive. Pentru $\omega = 1$ obținem metoda Gauss-Seidel.

- 0 **0** < **ω** < **1** metodele se numesc de *sub-relaxare* și pot fi folosite în cazul când metoda Gauss-Seidel diverge.
- 01< ω<2 metodele se numesc de supra-relaxare şi pot fi folosite pentru accelerarea convergenţei în cazul când metoda Gauss-Seidel converge.

Rearanjând formulele de mai sus avem:

$$\sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{(k+1)} + \frac{a_{ii}}{\omega} x_i^{(k+1)} = \left(B x^{(k+1)} \right)_i = \frac{(1-\omega)}{\omega} a_{ii} x_i^{(k)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij} x_j^{(k)} + b_i = \left(C x^{(k)} \right)_i + \left(b \right)_i$$

Matricea A fiind simetrică, poate fi scrisă sub forma:

$$A = L + D + L^{T} \quad \text{cu} \quad L = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ a_{21} & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & & & & \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn-1} & 0 \end{pmatrix},$$

$$D = \text{diag}[a_{11}, a_{22}, ..., a_{nn}]$$

Cu aceste notații, matricile **B** și **C** de mai sus pot fi scrise astfel:

$$B = L + \frac{1}{\omega}D$$
 , $C = \frac{1-\omega}{\omega}D - L^T$

Vom verifică dacă metodele relaxării succesive se înscriu în clasa generală de metode iterative, adică vom verifica dacă A=B-C:

$$B-C=L+\frac{1}{\omega}D-\frac{1-\omega}{\omega}D+L^{T}=L+D+L^{T}=A$$

Convergența șirului $x^{(k)}$ la soluția $x^* = A^{-1}b$?

Teoremă

Fie o matrice $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, simetrică, $A = A^T$ cu $\det A \neq 0$, $a_{ii} > 0$, $\forall i = 1, ..., n$, $b \in \mathbb{R}^n$ un vector real și $\omega \in (0,2)$. Atunci șirul $x^{(k)}$ construit cu o metoda de relaxare succesivă converge la soluția x^* a sistemului liniar Ax = b oricare ar fi iterația inițială $x^{(0)}$ dacă și numai dacă matricea A este pozitiv definită.

$$x^{(k)} \to x^*, k \to \infty, \forall x^{(0)} \Leftrightarrow (Ax, x) > 0, \forall x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0$$

Demonstrație: Vom verifica dacă raza spectrală a matricei iterației este subunitară folosind **Lema.** Avem:

$$M = B^{-1}C = B^{-1}(B-A) = I_n - B^{-1}A$$

$$B = L + \frac{1}{\omega}D$$
, $\det B = \frac{1}{\omega^n}a_{11}a_{22}\cdots a_{nn} \neq 0$ $(a_{ii} > 0, \forall i)$

Matricea A este simetrică iar matricea B este nesingulară. Pentru a fi îndeplinite ipotezele Lemei trebuie să verificăm că matricea P este pozitiv definită:

$$P = B + B^{T} - A = L + \frac{1}{\omega}D + L^{T} + \frac{1}{\omega}D - L - D - L^{T} = \frac{2 - \omega}{\omega}D$$

$$(Px,x) = \frac{(2-\omega)}{\omega} \sum_{i=1}^{n} a_{ii} x_{i}^{2} > 0, \ x \neq 0 \ (a_{ii} > 0, \forall i) \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow \frac{(2-\omega)}{\omega} > 0 \Leftrightarrow \omega \in (0,2)$$

Toate ipotezele lemei sunt îndeplinite, prin urmare avem convergența dorită.