

### Ejercicio SEL Indirectos

Resolver el siguiente sistema de ecuaciones lineales con los Métodos de Jacobi, Gauss-Seidel, de Sobrerrelajaciones (SOR). Obtener el coeficiente de sobrerrelajación óptimo de este último método.

$$\begin{bmatrix} 4 & 3 & 0 \\ 3 & 4 & -1 \\ 0 & -1 & 4 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 24 \\ 30 \\ -24 \end{bmatrix}$$

Se despeja de cada ecuación su variable asociada (por ejemplo, la  $x_i$  de la primera ecuación)

$$\begin{array}{lll} 4 \cdot x_1 + 3 \cdot x_2 = 24 & 4 \cdot x_1 = 24 - 3 \cdot x_2 & x_1 = 6 - 3/4 \cdot x_2 \\ 3 \cdot x_1 + 4 \cdot x_2 - x_3 = 30 & 4 \cdot x_2 = 30 - 3 \cdot x_1 + x_3 & x_2 = 15/2 - 3/4 \cdot x_1 + 1/4 \cdot x_3 \\ -x_2 + 4 \cdot x_3 = -24 & 4 \cdot x_3 = -24 + x_2 & x_3 = -6 + 1/4 \cdot x_2 \end{array}$$

Se plantea el Método de Jacobi

$$x_i^{(k+1)} = b_i/a_{ii} - \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n a_{ij}/a_{ii} \cdot x_j^{(k)}$$

$$\begin{array}{l} x_1^{(k+1)} = 6 - 3/4 \cdot x_2^{(k)} \\ x_2^{(k+1)} = 15/2 - 3/4 \cdot x_1^{(k)} + 1/4 \cdot x_3^{(k)} \\ x_3^{(k+1)} = -6 + 1/4 \cdot x_2^{(k)} \end{array}$$

Se plantea el Método de Gauss-Seidel

$$x_i^{(k+1)} = b_i/a_{ii} - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij}/a_{ii} \cdot x_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}/a_{ii} \cdot x_j^{(k)}$$

$$\begin{array}{l} x_1^{(k+1)} = 6 - 3/4 \cdot x_2^{(k)} \\ x_2^{(k+1)} = 15/2 - 3/4 \cdot x_1^{(k+1)} + 1/4 \cdot x_3^{(k)} \\ x_3^{(k+1)} = -6 + 1/4 \cdot x_2^{(k+1)} \end{array}$$

Se plantea el Método de Sobrerrelajaciones (SOR)

De Gauss-Seidel se tiene lo siguiente:  $x_i^{(k+1)} = b_i/a_{ii} - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij}/a_{ii} \cdot x_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}/a_{ii} \cdot x_j^{(k)}$

Se resta a ambos lados:  $a_{ii}/a_{ii} \cdot x_i^{(k)}$

quedando:  $r_i^{(k)} = x_i^{(k+1)} - x_i^{(k)} = b_i/a_{ii} - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij}/a_{ii} \cdot x_j^{(k+1)} - \sum_{j=i}^n a_{ij}/a_{ii} \cdot x_j^{(k)}$

Entonces, la sobrerrelajación de los residuos es:  $x_{i_{SOR}}^{(k+1)} = x_i^{(k)} + w \cdot r_i^{(k)}$ , por lo tanto,

$$x_{i_{SOR}}^{(k+1)} = x_i^{(k)} + w \cdot \left( b_i/a_{ii} - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij}/a_{ii} \cdot x_j^{(k+1)} - \sum_{j=i}^n a_{ij}/a_{ii} \cdot x_j^{(k)} \right)$$

$$x_1^{(k+1)} - x_1^{(k)} = 6 - 3/4 \cdot x_2^{(k)} - x_1^{(k)} = r_1^{(k)}$$

$$x_2^{(k+1)} - x_2^{(k)} = 15/2 - 3/4 \cdot x_1^{(k+1)} + 1/4 \cdot x_3^{(k)} - x_2^{(k)} = r_2^{(k)}$$

$$x_3^{(k+1)} - x_3^{(k)} = -6 + 1/4 \cdot x_2^{(k+1)} - x_3^{(k)} = r_3^{(k)}$$

$$x_{1_{SOR}}^{(k+1)} = x_1^{(k)} + w \cdot \left( 6 - 3/4 \cdot x_2^{(k)} - x_1^{(k)} \right)$$

$$x_{2_{SOR}}^{(k+1)} = x_2^{(k)} + w \cdot \left( 15/2 - 3/4 \cdot x_1^{(k+1)} + 1/4 \cdot x_3^{(k)} - x_2^{(k)} \right)$$

$$x_{3_{SOR}}^{(k+1)} = x_3^{(k)} + w \cdot \left( -6 + 1/4 \cdot x_2^{(k+1)} - x_3^{(k)} \right)$$

Los resultados obtenidos para las tres metodologías, con una precisión de  $10^{-5}$  se presentan en la siguiente figura. El cálculo del método de Sobrerrelajación se realizó utilizando un coeficiente  $w=1.25$  (adoptado a priori).

JACOBI				GAUSS SEIDEL				SOR			
	x1	x2	x3		x1	x2	x3	w	x1	x2	x3
0	0.00000	0.00000	0.00000	0	0.00000	0.00000	0.00000		0.00000	0.00000	0.00000
1	6.00000	7.50000	-6.00000	1	6.00000	3.00000	-5.25000		7.50000	2.34375	-6.76758
2	0.37500	1.50000	-4.12500	2	3.75000	3.37500	-5.15625		3.42773	3.46069	-4.72664
3	4.87500	6.18750	-5.62500	3	3.46875	3.60938	-5.09766		3.39867	3.84650	-5.11631
4	1.35938	2.43750	-4.45313	4	3.29297	3.75586	-5.06104		3.04424	3.96056	-4.98325
5	4.17188	5.36719	-5.39063	5	3.18311	3.84741	-5.03815		3.02592	3.99080	-5.00706
6	1.97461	3.02344	-4.65820	6	3.11444	3.90463	-5.02384		3.00215	3.99808	-4.99883
7	3.73242	4.85449	-5.24414	7	3.07153	3.94040	-5.01490		3.00126	3.99966	-5.00040
8	2.35913	3.38965	-4.78638	8	3.04470	3.96275	-5.00931		3.00000	3.99996	-4.99991
9	3.45776	4.53406	-5.15259	9	3.02794	3.97672	-5.00582		3.00004	4.00000	-5.00002
10	2.59946	3.61853	-4.86649	10	3.01746	3.98545	-5.00364		2.99999	4.00000	-4.99999
11	3.28610	4.33379	-5.09537	11	3.01091	3.99091	-5.00227	11	<b>3.00000</b>	<b>4.00000</b>	<b>-5.00000</b>
12	2.74966	3.76158	-4.91655	12	3.00682	3.99432	-5.00142				
13	3.17881	4.20862	-5.05960	13	3.00426	3.99645	-5.00089				
14	2.84354	3.85099	-4.94785	14	3.00266	3.99778	-5.00056				
15	3.11176	4.13039	-5.03725	15	3.00167	3.99861	-5.00035				
16	2.90221	3.90687	-4.96740	16	3.00104	3.99913	-5.00022				
17	3.06985	4.08149	-5.02328	17	3.00065	3.99946	-5.00014				
18	2.93888	3.94179	-4.97963	18	3.00041	3.99966	-5.00008				
19	3.04366	4.05093	-5.01455	19	3.00025	3.99979	-5.00005				
20	2.96180	3.96362	-4.98727	20	3.00016	3.99987	-5.00003				
21	3.02728	4.03183	-5.00909	21	3.00010	3.99992	-5.00002				
22	2.97613	3.97726	-4.99204	22	3.00006	3.99995	-5.00001				
23	3.01705	4.01990	-5.00568	23	3.00004	3.99997	-5.00001				
24	2.98508	3.98579	-4.99503	24	3.00002	3.99998	-5.00001				
25	3.01066	4.01243	-5.00355	25	3.00002	3.99999	-5.00000				
26	2.99067	3.99112	-4.99689	26	3.00001	3.99999	-5.00000				
27	3.00666	4.00777	-5.00222	27	3.00001	4.00000	-5.00000				
28	2.99417	3.99445	-4.99806	28	<b>3.00000</b>	<b>4.00000</b>	<b>-5.00000</b>				
29	3.00416	4.00486	-5.00139								
30	2.99636	3.99653	-4.99879								
31	3.00260	4.00304	-5.00087								
32	2.99772	3.99783	-4.99924								
33	3.00163	4.00190	-5.00054								
34	2.99858	3.99864	-4.99953								
35	3.00102	4.00119	-5.00034								
36	2.99911	3.99915	-4.99970								
37	3.00064	4.00074	-5.00021								
38	2.99944	3.99947	-4.99981								
39	3.00040	4.00046	-5.00013								
40	2.99965	3.99967	-4.99988								
41	3.00025	4.00029	-5.00008								
42	2.99978	3.99979	-4.99993								
43	3.00016	4.00018	-5.00005								
44	2.99986	3.99987	-4.99995								
45	3.00010	4.00011	-5.00003								
46	2.99992	3.99992	-4.99997								
47	3.00006	4.00007	-5.00002								
48	2.99995	3.99995	-4.99998								
49	3.00004	4.00004	-5.00001								
50	2.99997	3.99997	-4.99999								
51	3.00002	4.00003	-5.00001								
52	2.99998	3.99998	-4.99999								
53	3.00001	4.00002	-5.00000								
54	2.99999	3.99999	-5.00000								
55	3.00001	4.00001	-5.00000								
56	2.99999	3.99999	-5.00000								
57	3.00001	4.00001	-5.00000								
58	2.99999	4.00000	-5.00000								
59	<b>3.00000</b>	<b>4.00000</b>	<b>-5.00000</b>								

El coeficiente de sobrerelajación óptimo  $w_{optimo}$  se puede obtener de dos formas: experimental y, si se cumplen determinadas propiedades del sistema, teórica.

Dado el sistema de ecuaciones lineales  $A \cdot x = b$ , cualquier método iterativo de resolución puede plantearse de la siguiente manera:

$$x^{(k+1)} = T \cdot x^{(k)} + C$$

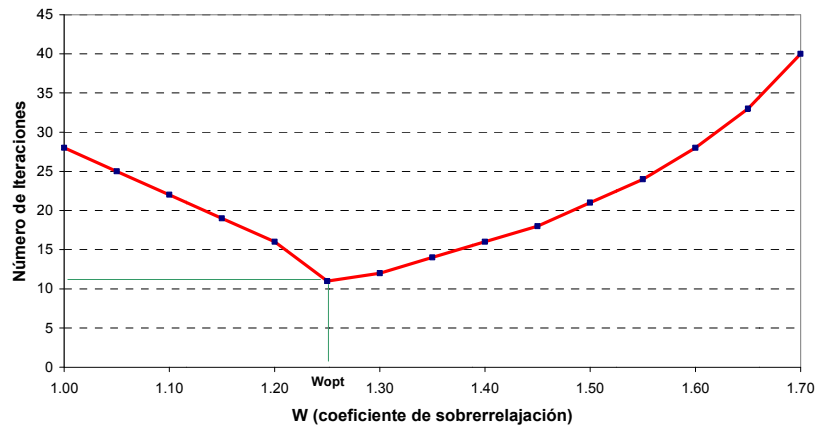
siendo  $T$  la matriz de iteración. Para que exista convergencia del método iterativo, la condición necesaria y suficiente es la siguiente:

$$\rho(T) = \max |\lambda_i| < 1$$

siendo  $\rho(T)$  el radio espectral de la matriz de iteración. El  $w_{optimo}$  es aquel que hace mínimo el radio espectral de matriz de iteración.

El cálculo de forma experimental se plantea en términos de probar que factor de sobrerrelajación llega a la misma precisión de solución en menor cantidad de iteraciones.

w	ITER
1.00	28
1.05	25
1.10	22
1.15	19
1.20	16
1.25	11
1.30	12
1.35	14
1.40	16
1.45	18
1.50	21
1.55	24
1.60	28
1.65	33
1.70	40



$$w_{opt} \approx 1.25 / \text{Precisión} = 10^{-5} / \text{Iteraciones} = 11$$

El cálculo de forma teórica se plantea en función del siguiente teorema:

Sea  $A$  definida positiva ( $x^T \cdot A \cdot x \geq 0$ , para todo  $x$ ) y  $A$  simétrica y tridiagonal, entonces:

$$\rho(T_{GS}) = [\rho(T_J)]^2 < 1 \text{ y } w_{optimo} = \frac{2}{1 + \sqrt{1 - [\rho(T_J)]^2}}$$

Siendo  $T_{GS}$  y  $T_J$  las matrices de iteración de Gauss-Seidel y Jacobi respectivamente.

La forma matricial de los diferentes métodos de iteración son las siguientes:

$$A = D - L - U \quad A = \begin{pmatrix} D & U & U \\ L & D & U \\ L & L & D \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} D & 0 & 0 \\ 0 & D & 0 \\ 0 & 0 & D \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ -L & 0 & 0 \\ -L & -L & 0 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 & -U & -U \\ 0 & 0 & -U \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

D: Diagonal

L: Triagonal Inferior (lower)

U: Triangular Superior (upper)

$$Ax = b \rightarrow (D - L - U)x = b \rightarrow Dx = (L + U)x + b$$

Entonces se busca la  $T_J$ .

$$A = D - L - U = \begin{pmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ -3 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 & -3 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$T_{JACOBI} = D^{-1} \cdot (L + U) = \begin{pmatrix} 1/4 & 0 & 0 \\ 0 & 1/4 & 0 \\ 0 & 0 & 1/4 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 0 & -3 & 0 \\ -3 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & -3/4 & 0 \\ -3/4 & 0 & 1/4 \\ 0 & 1/4 & 0 \end{pmatrix}$$

Se obtiene el radio espectral de la matriz de iteración del método de Jacobi

$$\rho(T_{JACOBI}) = ? \quad \det(T_{JACOBI} - \lambda \cdot I) = -\lambda \cdot (\lambda^2 - 0.625)$$

$$\rho(T) = \max |\lambda_i| < 1 \quad \rho(T_{JACOBI}) = \sqrt{0.625} \text{ y } \rho(T_{GAUSS-SEIDEL}) = 0.625$$

$$w_{opt} = \frac{2}{1 + \sqrt{1 - [\sqrt{0.625}]^2}} \approx 1.25$$