

**Corrigé du contrôle continu d'analyse numérique 2**

**Exercice 1**

On considère le système linéaire  $Ax = b$  avec  $A = \begin{pmatrix} 4 & 2 & 0 \\ 2 & 5 & 2 \\ 0 & 2 & 5 \end{pmatrix}$  et  $b = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 16 \end{pmatrix}$ .

1. La matrice  $A$  admet-elle une factorisation  $LU$ ? Une factorisation de Cholesky?
2. Factoriser la matrice  $A$ , puis utiliser cette factorisation pour résoudre le système linéaire.

**Solution**

1. Les mineurs principaux de  $A$  sont  $\delta_1 = 4, \delta_2 = 16$  et  $\delta_3 = 64$ .

Tous les mineurs principaux de  $A$  sont non nuls donc  $A$  admet une décomposition  $LU$ .

De plus  $A$  est symétrique et tous ses mineurs principaux sont strictement positifs donc  $A$  admet une décomposition de Cholesky.

2. L'étudiant peut utiliser la décomposition qu'il souhaite.

La décomposition de Cholesky

$$b_{11} = \sqrt{a_{11}} = 2$$

$$b_{21} = \frac{a_{21}}{b_{11}} = 1$$

$$b_{31} = \frac{a_{31}}{b_{11}} = 0$$

$$b_{22} = \sqrt{a_{22} - b_{21}^2} = 2$$

$$b_{32} = \frac{a_{32} - b_{21}b_{31}}{b_{22}} = 1$$

$$b_{33} = \sqrt{a_{33} - b_{31}^2 - b_{32}^2} = 2$$

Donc  $A = BB^t$  avec  $B = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}$

$$Ax = b \Leftrightarrow BB^t x = b \Leftrightarrow \begin{cases} By = b \\ B^t x = y \end{cases}$$

$$By = b \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 16 \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 8 \end{pmatrix}$$

$$B^t x = y \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 8 \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 4 \end{pmatrix}$$

La décomposition  $LU$

On pose  $A^{(1)} = \begin{pmatrix} 4 & 2 & 0 \\ 2 & 5 & 2 \\ 0 & 2 & 5 \end{pmatrix}$

$$A^{(2)} = M^{(1)}A^{(1)} \text{ avec } M^{(1)} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1/2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

alors  $A^{(2)} = \begin{pmatrix} 4 & 2 & 0 \\ 0 & 4 & 2 \\ 0 & 2 & 5 \end{pmatrix}$

$$A^{(3)} = M^{(2)}A^{(2)} \text{ avec } M^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & -1/2 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{d'où } A^{(3)} = \begin{pmatrix} 4 & 2 & 0 \\ 0 & 4 & 2 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} = U$$

$$\text{finalement } A = LU \text{ avec } L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1/2 & 1 & 0 \\ 0 & 1/2 & 1 \end{pmatrix} \text{ et } U = \begin{pmatrix} 4 & 2 & 0 \\ 0 & 4 & 2 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix}$$

$$Ax = b \Leftrightarrow LUX = b \Leftrightarrow \begin{cases} Ly = b \\ Ux = y \end{cases}$$

$$Ly = b \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1/2 & 1 & 0 \\ 0 & 1/2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 16 \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 16 \end{pmatrix}$$

$$Ux = y \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 4 & 2 & 0 \\ 0 & 4 & 2 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 16 \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 4 \end{pmatrix}$$

### Exercice 2

On considère la matrice  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 + \varepsilon \\ 1 - \varepsilon & 1 \end{pmatrix}$  avec  $0 < \varepsilon < 1$ .

1. Quel est le conditionnement de la matrice  $A$  par rapport à la norme infinie.
2. On prend  $\varepsilon = 0.01$ .

Si  $x$  est la solution de  $Ax = b$  et  $x + \delta x$  est la solution de  $A(x + \delta x) = b + \delta b$ .

Donner une borne de l'erreur relative  $\frac{\|\delta x\|_\infty}{\|x\|_\infty}$  sachant que  $\frac{\|\delta b\|_\infty}{\|b\|_\infty} \leq 10^{-8}$ . Justifier.

### Solution

1.  $cond_\infty(A) = \|A\|_\infty \|A^{-1}\|_\infty$  avec  $\|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$

$$\text{Or } A^{-1} = \frac{1}{\varepsilon^2} \begin{pmatrix} 1 & -(1 + \varepsilon) \\ -(1 - \varepsilon) & 1 \end{pmatrix} \text{ donc } \|A\|_\infty = 2 + \varepsilon \text{ et } \|A^{-1}\|_\infty = \frac{2 + \varepsilon}{\varepsilon^2}.$$

Il s'en suit que  $cond_\infty(A) = \frac{(2 + \varepsilon)^2}{\varepsilon^2}$ .

2. On suppose que  $A$  est une matrice inversible et que  $\|A\|$  est une norme matricielle compatible avec le norme vectorielle  $\|x\|$ .

Nous avons premièrement:

$$Ax = b \Rightarrow \|b\| \leq \|A\| \|x\| \Rightarrow \frac{1}{\|x\|} \leq \|A\| \frac{1}{\|b\|} \quad (2)$$

ensuite

$$A(x + \delta x) = b + \delta b \Rightarrow \delta x = A^{-1} \delta b \Rightarrow \|\delta x\| \leq \|A^{-1}\| \|\delta b\| \quad (3)$$

Des inégalités 2 et 3, on déduit

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq cond(A) \frac{\|\delta b\|}{\|b\|} \quad (4)$$

Appliquons l'inégalité 4 à la matrice donnée en 1. avec la norme  $\|\cdot\|_\infty$ , nous obtenons la majoration suivante:

$$\begin{aligned} \frac{\|\delta x\|_\infty}{\|x\|_\infty} &\leq \frac{(2 + \varepsilon)^2}{\varepsilon^2} 10^{-8} \\ &\leq \left(1 + \frac{4}{\varepsilon} + \frac{4}{\varepsilon^2}\right) 10^{-8} \end{aligned}$$

pour  $\varepsilon = 0.01$

$$\begin{aligned} \frac{\|\delta x\|_\infty}{\|x\|_\infty} &\leq (1 + 4 \times 10^2 + 4 \times 10^4) 10^{-8} \\ &\leq 4.0401 \times 10^{-4} \end{aligned}$$

Remarquons que  $\text{cond}_\infty(A) = 40401 \gg 1$ , la matrice donnée est mal conditionnée.

### Exercice 3

Soit  $A = \begin{pmatrix} a & 0 & \alpha \\ 0 & b & 0 \\ \alpha & 0 & c \end{pmatrix}$ . On suppose que  $A$  est symétrique définie positive.

1. Etudier la convergence des méthodes de Jacobi et de Gauss-Seidel.
2. Pour quelles valeurs des paramètres la méthode de Gauss-Seidel converge-t-elle plus vite que celle de Jacobi?

### Solution

1. Remarquons d'abord que par hypothèse  $A$  est symétrique définie positive, ce qui impose les conditions:  $a, b, c$  positives et  $ac > \alpha^2$ .

La matrice d'itération de la méthode de Jacobi s'écrit:

$$B_J = \begin{pmatrix} 0 & 0 & -\frac{\alpha}{a} \\ 0 & 0 & 0 \\ -\frac{\alpha}{c} & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$B_J = \begin{pmatrix} 0 & 0 & -\frac{\alpha}{a} \\ 0 & 0 & 0 \\ -\frac{\alpha}{c} & 0 & 0 \end{pmatrix}, \text{ eigenvalues: } \alpha\sqrt{\frac{1}{ac}}, -\alpha\sqrt{\frac{1}{ac}}, 0$$

dont le rayon spectral est  $\rho(B_J) = \frac{|\alpha|}{\sqrt{ac}}$ .

Comme  $ac > \alpha^2$  alors  $\rho(B_J) < 1$  et la méthode de Jacobi converge pour n'importe quel choix initial  $x^{(0)}$ .

La méthode de Gauss-Seidel est convergente car la matrice  $A$  est symétrique définie positive.

2. Afin de comparer les vitesses de convergence nous allons calculer le rayon spectral de la matrice d'itération de la méthode de Gauss-Seidel

$$B_{GS} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & -\frac{1}{a}\alpha \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{ac}\alpha^2 \end{pmatrix}$$

Son rayon spectral est  $\rho(B_{GS}) = \frac{\alpha^2}{ac} = \rho^2(B_J)$

Si  $\alpha = 0$  alors  $\rho(B_{GS}) = \rho(B_J) = 0$  les méthodes de Gauss-Seidel et de Jacobi engendrent la même suite de vecteurs, ils ont la même vitesse.

Si  $\alpha \neq 0$  alors étant donné que  $\rho(B_J) < 1$  nous avons  $\rho(B_{GS}) < \rho(B_J)$ .

En conclusion, la méthode de Gauss-Seidel converge plus vite que celle de Jacobi si  $\alpha \neq 0$ .

#### Exercice 4

Soit  $A = \begin{pmatrix} \alpha & \gamma \\ \gamma & \beta \end{pmatrix}$  une matrice **symétrique définie positive**.

On note  $D$  la partie diagonale de  $A$ ,  $-E$  la partie triangulaire inférieure stricte et  $-F$  la partie triangulaire supérieure stricte.  $A = D - E - F$

1. Soit  $0 < \omega < 2$ . Montrer que  $\frac{1}{\omega}(D - E)$  est inversible.

2. On considère la méthode itérative pour trouver la solution de  $Ax = b$ , suivante:

$$\left(\frac{1}{\omega}(D - E)\right)x^{(k+1)} = \left(F + \frac{1-\omega}{\omega}(D - E)\right)x^{(k)} + b \quad (1)$$

a. Ecrire (1) sous la forme  $x^{(k+1)} = B_\omega x^{(k)} + c$

b. Calculer en fonction de  $\omega$ , les valeurs propres  $\lambda_i, i = 1, 2$  de  $B_\omega$ .

c. Montrer que  $\lambda_i \in ]-1, 1[$ ,  $i = 1, 2$ . Conclure.

#### Solution

1. Comme  $D = \begin{pmatrix} \alpha & 0 \\ 0 & \beta \end{pmatrix}$ ,  $E = -\begin{pmatrix} 0 & 0 \\ \gamma & 0 \end{pmatrix}$  et  $F = -\begin{pmatrix} 0 & \gamma \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$

alors  $(D - E) = \begin{pmatrix} \alpha & 0 \\ \gamma & \beta \end{pmatrix}$

et  $\det(D - E) = \alpha\beta$ , reste à vérifier que ce déterminant est non nul.

$A$  est définie positive si et seulement si  $\alpha > 0$  et  $\alpha\beta - \gamma^2 > 0$  c'est à dire  $\alpha\beta > \gamma^2 > 0$  et donc  $\beta > 0$ .

ce qui implique  $\det((D - E)) > 0$  donc  $(D - E)$  est inversible et

$$\left(\frac{1}{\omega}(D - E)\right)^{-1} = \omega(D - E)^{-1} = \omega \begin{pmatrix} \frac{1}{\alpha} & 0 \\ -\frac{\gamma}{\alpha\beta} & \frac{1}{\beta} \end{pmatrix}$$

2.

a.

$$\left(\frac{1}{\omega}(D - E)\right)x^{(k+1)} = \left(F + \frac{1-\omega}{\omega}(D - E)\right)x^{(k)} + b$$

$\Leftrightarrow$

$$x^{(k+1)} = \left(\frac{1}{\omega}(D - E)\right)^{-1} \left(F + \frac{1-\omega}{\omega}(D - E)\right)x^{(k)} + \left(\frac{1}{\omega}(D - E)\right)^{-1} b$$

$\Leftrightarrow$

$$x^{(k+1)} = B_\omega x^{(k)} + c$$

avec  $B_\omega = \omega(D - E)^{-1}F + (1 - \omega)I$  et  $c = \omega(D - E)^{-1}b$

b.

$$\begin{aligned}
B_\omega &= \begin{pmatrix} \frac{1}{\alpha}\omega & 0 \\ -\frac{1}{\alpha\beta}\gamma\omega & \frac{1}{\beta}\omega \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & -\gamma \\ 0 & 0 \end{pmatrix} + (1-\omega) \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \\
&= \begin{pmatrix} 1-\omega & -\frac{1}{\alpha}\gamma\omega \\ 0 & \frac{1}{\alpha\beta}\gamma^2\omega - \omega + 1 \end{pmatrix}
\end{aligned}$$

Les valeurs propres de  $B_\omega$  sont ses éléments diagonaux car elle est triangulaire supérieure.

$$\lambda_1 = 1 - \omega \text{ et } \lambda_2 = \frac{\gamma^2}{\alpha\beta}\omega - \omega + 1.$$

Montrons que  $\lambda_i \in ]-1, 1[$ ,  $i = 1, 2$ .

Sachant que  $0 < \omega < 2$  alors  $-1 < 1 - \omega < 1$  et  $\lambda_1 \in ]-1, 1[$ .

Reste à vérifier que  $\lambda_2 \in ]-1, 1[$ , remarquons que si  $\gamma = 0$ ,  $\lambda_2 = \lambda_1 \in ]-1, 1[$ .

Maintenant si  $\gamma \neq 0$ ,  $\lambda_2 = \left(\frac{\gamma^2}{\alpha\beta} - 1\right)\omega + 1$ , comme  $\alpha\beta > \gamma^2$  alors  $\frac{\gamma^2}{\alpha\beta} < 1$  d'où  $\frac{\gamma^2}{\alpha\beta} - 1 < 0$ .

alors  $-2 < \left(\frac{\gamma^2}{\alpha\beta} - 1\right)\omega < 0$  et  $-1 < \left(\frac{\gamma^2}{\alpha\beta} - 1\right)\omega + 1 < 1$  ce qui implique  $\lambda_2 \in ]-1, 1[$

En conclusion  $\lambda_i \in ]-1, 1[$ ,  $i = 1, 2 \Rightarrow \rho(B_\omega) < 1$  et donc la méthode itérative proposée est convergente.