

## Systèmes linéaires : méthodes itératives

### Correction 1.

1. (a) fait en cours,  $A\vec{x} = \vec{b} \Leftrightarrow \vec{x} = T\vec{x} + \vec{c}$ , or  $\vec{x}^{(k+1)} = T\vec{x}^{(k)} + \vec{c}$ , donc  $\vec{e}^{(k+1)} = \vec{x}^{(k+1)} - \vec{x} = T\vec{x}^{(k)} + \vec{c} - T\vec{x} - \vec{c} = T(\vec{x}^{(k)} - \vec{x}) = T\vec{e}^{(k)}$   
 (b)  $\lim_{k \rightarrow \infty} T^k = 0_{\mathcal{M}_n(\mathbb{R})} \Leftrightarrow \rho(T) < 1$  (exo5 TD0).  
 (c)  $\|\vec{e}^{(k)}\|_2 = \|T^k \vec{e}^{(0)}\| \leq \|T^k\|_2 \|\vec{e}^{(0)}\|_2 \leq \|T\|_2^k \|\vec{e}^{(0)}\|_2 = (\rho(T^T T))^{\frac{k}{2}} \|\vec{e}^{(0)}\|_2$ .  
 2. (a) On a  $A = A^T \Leftrightarrow (M - N) = (M - N)^T \Leftrightarrow M - N = M^T - N^T \Leftrightarrow M + N^T = M^T + N$ .  
 (b) fait en cours (cela revient à montrer que si  $M^{-1}N\vec{y} = \lambda\vec{y}$ , avec  $\vec{y}$  vecteur propre associé à  $\lambda$  valeur propre de  $T$ , alors  $|\lambda| < 1$ , ...  $\vec{y}^T(M - N)\vec{y} = (1 - \lambda)\vec{y}^T M \vec{y} > 0$  car  $A > 0$  et  $\vec{y}^T(M^T + N)\vec{y} = (1 + \lambda)\vec{y}^T M \vec{y} > 0 \Rightarrow (1 - \lambda)/(1 + \lambda) > 0$  i.e.  $|\lambda| < 1$ ).  
 3.  $A$  étant à diagonale strictement dominante, on a pour  $i = 1, \dots, n$ ,  $|a_{ii}| > 0$  et  $D$  est inversible et la méthode de Jacobi est bien définie. Elle correspond à la décomposition suivante :

$$M = D \quad \text{et} \quad N = L + U.$$

où  $A = M - N$  et  $T = M^{-1}N$ .

D'après le théorème Th1 du cours, il suffit, soit de montrer qu'il existe une norme subordonnée  $\|\cdot\|$  telle que  $T$  vérifie  $\|D^{-1}(L + U)\| < 1$ , soit de montrer que  $\rho(D^{-1}(L + U)) < 1$ .

On choisit par exemple, la norme matricielle induite par la norme infinie, i.e.,

$$\|T\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |t_{ij}|.$$

Par suite, comme

$$T = D^{-1}(L + U) = \begin{pmatrix} 0 & -\frac{a_{12}}{a_{11}} & \dots & -\frac{a_{1n}}{a_{11}} \\ -\frac{a_{21}}{a_{22}} & 0 & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & -\frac{a_{n-1,n}}{a_{n-1,n-1}} \\ -\frac{a_{n1}}{a_{nn}} & \dots & -\frac{a_{nn-1}}{a_{nn}} & 0 \end{pmatrix}$$

on a alors, pour tout  $i = 1, \dots, n$ ,

$$\sum_{j=1}^n |t_{ij}| = \sum_{j \neq i}^n |t_{ij}| = \sum_{j \neq i}^n |a_{ij}/a_{ii}| = \frac{1}{|a_{ii}|} \sum_{j \neq i}^n |a_{ij}|.$$

Or,  $A$  est à diagonale strictement dominante, i.e.,  $|a_{ii}| > \sum_{j \neq i} |a_{ij}|$  pour tout  $i = 1, \dots, n$ . On en déduit donc que

$$\frac{1}{|a_{ii}|} \sum_{j \neq i}^n |a_{ij}| < 1,$$

d'où  $\|T\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |t_{ij}| < 1$  et la méthode de Jacobi converge.

*Remarque* : sous les mêmes hypothèses, la méthode de Gauss-Seidel est également convergente.

4. fait en cours (GS bien définie  $D - L$  tri inf diag non nulle,  $A = A^T \Rightarrow L = U^T$ ,  $M^T + N = \dots = D > 0$  car  $A > 0$ , par le Th2 du cours  $\rho(M^{-1}N) = \rho((D - L)^{-1}U) < 1$ , i.e., la méthode converge).
5. La preuve est similaire à celle de GS, en montrant que  $M^T + N = (2 - \omega)/\omega D$  i.e.  $M^T + N > 0$  ssi  $(2 - \omega)/\omega > 0$ .

### Correction 2.

$A$  n'étant ni symétrique ni à diagonale strictement dominante, on ne peut pas utiliser l'exercice précédent pour l'analyse, mais plutôt le corollaire du Th1 en identifiant  $M$  et  $N$  suivant les méthodes et en calculant les rayons spectraux des matrices d'itération associées (i.e.,  $T_J$  et  $T_{GS}$ ). On trouve  $\text{sp}(T_J) = \{0, 0, 0\}$  convergence et  $\text{sp}(T_J) = \{0, 2, 2\}$  divergence.

### Correction 3.

1. Soit on passe par le calcul des valeurs propres et on regarde si elles sont positives soit on prouve que  $x^T A x > 0, \forall x \neq \vec{0} \in \mathbb{R}^n$ .

On a

$$\begin{aligned}
 x^T A x &= \sum_{i=2}^{n-1} x_i (a_{ii-1} x_{i-1} + a_{ii} x_i + a_{ii+1} x_{i+1}) + x_1 (a_{11} x_1 + a_{12} x_2) + x_n (a_{nn} x_n + a_{n-1n} x_{n-1}) \\
 &= \sum_{i=2}^{n-1} x_i (-x_{i-1} + 2x_i - x_{i+1}) + 2x_1^2 - x_1 x_2 + 2x_n^2 - x_{nn-1} \\
 &= x_1^2 + \sum_{i=1}^n (x_i - x_{i+1})^2 + x_n^2 \\
 &> 0
 \end{aligned}$$

2. D'après le théorème 2 du cours, pour une matrice  $A \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$ , qui s'écrit sous la forme  $A = M - N$ , si  $M^T + N \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$ , alors  $\rho(M^{-1}N) < 1$ . Pour la méthode de Jacobi, on a  $D = M$  et  $N = L + U$ . Par suite, on a,  $\forall x \neq \vec{0} \in \mathbb{R}^n$

$$\begin{aligned}
 x^T (M^T + N) x &= x^T (D + L + U) x = \sum_{i=2}^{n-1} x_i (x_{i-1} + 2x_i x_{i+1}) + 2x_1^2 + x_1 x_2 + 2x_n^2 + x_{nn-1} \\
 &= x_1^2 + \sum_{i=1}^n (x_i + x_{i+1})^2 + x_n^2 \\
 &> 0
 \end{aligned}$$

3.  $A$  étant symétrique définie positive, la méthode de Gauss-Seidel converge.
4. Comme  $(\rho(T_J))^2 = \rho(T_{GS})$ , les méthodes convergent ou divergent simultanément.
5. Comme  $A = A^T, T_J = (D(L + U))^T = D(L^T + U^T) = T_J^T$

$$\|\vec{e}^{(k)}\|_2 \leq (\rho(T_J^T T_J))^{\frac{k_J}{2}} \|\vec{e}^{(0)}\|_2 = \rho(T_J)^{k_J} \|\vec{e}^{(0)}\|_2 = (1/2)^{k_J} \|\vec{e}^{(0)}\|_2$$

Une condition suffisante pour Jacobi est donnée par

$$\left(\frac{1}{2}\right)^{k_J} \leq \varepsilon$$

et pour GS

$$\left(\frac{\sqrt{5}}{4}\right)^{k_{GS}} \leq \varepsilon$$

Il suffisant ensuite d'identifier  $k_J$  et  $k_{GS}$ .