

## Feuille d'exercices 2

**Exercice 1** Soit  $A$  une matrice à diagonale strictement dominante. Montrer que les méthodes itératives de Jacobi et de Gauss-Seidel sont convergentes.

**Exercice 2** Soit le système linéaire suivant

$$\begin{pmatrix} 6 & 1 & 1 \\ 2 & 4 & 0 \\ 1 & 2 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 12 \\ 0 \\ 6 \end{pmatrix}$$

1. Approcher la solution avec la méthode de Jacobi avec 3 itérations à partir de  $x^0 = (2, 2, 2)$ .
2. Approcher la solution avec la méthode de Gauss-Seidel avec 3 itérations à partir de  $x^0 = (2, 2, 2)$ .
3. Résoudre le système linéaire par la méthode d'élimination de Gauss.
4. Factoriser la matrice  $A$  (sans utiliser la technique du pivot) et résoudre le système linéaire.

### Corrigé 2

1. On a

$$x^{(0)} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \end{pmatrix}; x^{(1)} = \begin{pmatrix} 4/3 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}; x^{(2)} = \begin{pmatrix} 13/6 \\ -2/3 \\ 10/9 \end{pmatrix}; x^{(3)} = \begin{pmatrix} 52/27 \\ -13/12 \\ 31/36 \end{pmatrix}$$

Ainsi

$$x \approx \begin{pmatrix} 1.926 \\ -1.083 \\ 0.861 \end{pmatrix}$$

2. On a

$$x^{(0)} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \end{pmatrix}; x^{(1)} = \begin{pmatrix} 4/3 \\ -2/3 \\ 1 \end{pmatrix}; x^{(2)} = \begin{pmatrix} 35/18 \\ -35/36 \\ 1 \end{pmatrix}; x^{(3)} = \begin{pmatrix} 431/216 \\ -431/432 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Ainsi

$$x \approx \begin{pmatrix} 1.995 \\ -0.995 \\ 1 \end{pmatrix}$$

3. On trouve

$$x = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

4. Factorisation  $LU$ .

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1/3 & 1 & 0 \\ 1/6 & 1/2 & 1 \end{pmatrix}; U = \begin{pmatrix} 6 & 1 & 1 \\ 0 & 11/3 & -1/3 \\ 0 & 0 & 6 \end{pmatrix}$$

Pour résoudre le système  $Ax = b$ , on résout successivement  $Ly = b$  (qui donne  $(12, -4, 6)^\top$ ) et  $Ux = y$  pour trouver

$$x = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

**Exercice 3** Soit  $\alpha \in \mathbb{R}$  et soit le système linéaire  $Ax = b$  avec

$$A = \begin{pmatrix} 1 & \alpha & \alpha \\ \alpha & 1 & \alpha \\ \alpha & \alpha & 1 \end{pmatrix}$$

1. Pour quelles valeurs de  $\alpha$ , la matrice  $A$  est-elle définie positive ?
2. Montrer que pour tout  $\alpha \in ]-1/2, 1[$ , la méthode de relaxation converge pour tout  $\omega \in ]0, 2[$ .
3. Écrire la matrice  $\mathcal{J}$  de la méthode de Jacobi correspondante. Pour quelles valeurs de  $\alpha$ , la méthode de Jacobi converge-t-elle ?
4. Écrire la matrice  $\mathcal{L}_1$  de la méthode de Gauss-Seidel correspondante. Calculer  $\rho(\mathcal{L}_1)$ .
5. Pour quelles valeurs de  $\alpha$ , la méthode de Gauss-Seidel converge-t-elle plus vite que celle de Jacobi ?

### Corrigé 3

1. Cherchons les valeurs de  $\alpha$  pour lesquelles la matrice  $A$  est définie positive.

$$\begin{aligned} P_\lambda(A) &= \det(A - \lambda I) = \begin{vmatrix} 1 - \lambda & \alpha & \alpha \\ \alpha & 1 - \lambda & \alpha \\ \alpha & \alpha & 1 - \lambda \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 - \lambda + 2\alpha & 1 - \lambda + 2\alpha & 1 - \lambda + 2\alpha \\ \alpha & 1 - \lambda & \alpha \\ \alpha & \alpha & 1 - \lambda \end{vmatrix} \\ &= (1 - \lambda + 2\alpha) \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 \\ \alpha & 1 - \lambda & \alpha \\ \alpha & \alpha & 1 - \lambda \end{vmatrix} = (1 - \lambda + 2\alpha) \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 - \lambda & 0 \\ 0 & 0 & 1 - \lambda - \alpha \end{vmatrix} \\ &= (1 - \lambda + 2\alpha)(1 - \lambda - \alpha)^2 \end{aligned}$$

donc

$$Sp(A) = \{1 + 2\alpha, 1 - \alpha\}.$$

Ainsi,  $A$  est définie positive si et seulement si  $1 + 2\alpha > 0$  et  $1 - \alpha > 0$ . Alors

$$A \text{ est définie positive si et seulement si } \alpha \in ]-\frac{1}{2}, 1[.$$

2. On a pour tout  $\alpha \in ]-\frac{1}{2}, 1[$ , la matrice  $A$  est symétrique définie positive. Alors, la méthode de relaxation est convergente pour  $w \in ]0, 2[$ .

3. On  $\mathcal{J} = D^{-1}(E + F)$ ;  $D = I$ ;  $E + F = \begin{pmatrix} 0 & -\alpha & -\alpha \\ -\alpha & 0 & -\alpha \\ -\alpha & -\alpha & 0 \end{pmatrix}$ . Donc  $\mathcal{J} = \begin{pmatrix} 0 & -\alpha & -\alpha \\ -\alpha & 0 & -\alpha \\ -\alpha & -\alpha & 0 \end{pmatrix}$ .

Cherchons les valeurs de  $\alpha$  pour lesquelles la méthode de Jacobi est convergente.

La méthode de Jacobi converge  $\iff \rho(\mathcal{J}) < 1$ , or  $\rho(\mathcal{J}) = 2|\alpha|$  d'où

La méthode de Jacobi converge  $\iff 2|\alpha| < 1 \iff \alpha \in ]-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}[$ .

4.  $\mathcal{L}_1 = (D - E)^{-1}F$  : matrice de la méthode de Gauss-Seidel.

$$D - E = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \alpha & 1 & 0 \\ \alpha & \alpha & 1 \end{pmatrix}; F = \begin{pmatrix} 0 & -\alpha & -\alpha \\ 0 & 0 & -\alpha \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}; (D - E)^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -\alpha & 1 & 0 \\ \alpha^2 - \alpha & -\alpha & 1 \end{pmatrix}$$

$$\mathcal{L}_1 = (D - E)^{-1}F = \begin{pmatrix} 0 & -\alpha & -\alpha \\ 0 & \alpha^2 & \alpha^2 - \alpha \\ 0 & \alpha^2 - \alpha & -\alpha(\alpha^2 - \alpha) + \alpha^2 \end{pmatrix} = -\alpha \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 0 & -\alpha & 1 - \alpha \\ 0 & \alpha^2 - \alpha & \alpha^2 - 2\alpha \end{pmatrix} = -\alpha \tilde{\mathcal{L}}_1$$

Calculons  $\rho(\mathcal{L}_1) = |\alpha|\rho(\tilde{\mathcal{L}}_1)$ . Calculons

$$P_\lambda(\tilde{\mathcal{L}}_1) = -\lambda(\lambda^2 + (3\alpha + \alpha^2)\lambda + \alpha).$$

Résolution de l'équation.  $\Delta = \alpha(\alpha - 1)^2(\alpha - 4)$ .

•  $\Delta \geq 0$  pour  $\alpha \in ]-\infty, 0[ \cup \{1\} \cup [4, +\infty[$ ;  $\sqrt{\Delta} = |\alpha - 1|\sqrt{\alpha(\alpha - 4)}$ .

$$Sp(\tilde{\mathcal{L}}_1) = \left\{ 0, \frac{(\alpha^2 - 3\alpha) + |\alpha - 1|\sqrt{\alpha(1 - \alpha)}}{2}, \frac{(\alpha^2 - 3\alpha) - |\alpha - 1|\sqrt{\alpha(1 - \alpha)}}{2} \right\}$$

•  $\Delta < 0$  pour  $\alpha \in ]0, 4[ \setminus \{1\}$

$$Sp(\tilde{\mathcal{L}}_1) = \left\{ 0, \frac{1}{2}[(\alpha^2 - 3\alpha)^2 \pm i|\alpha - 1|\sqrt{-4\alpha(\alpha - 4)}] \right\}$$

$$[\rho(\tilde{\mathcal{L}}_1)]^2 = \frac{1}{4}[(\alpha^2 - 3\alpha)^2 + (\alpha - 1)^2\alpha(4 - \alpha)] = \frac{1}{4}[\alpha^2(\alpha^2 - 6\alpha + 9) + (\alpha^2 - 2\alpha + 1)(4\alpha - \alpha^2)]$$

D'où

$$[\rho(\tilde{\mathcal{L}}_1)]^2 = \alpha \implies \rho(\tilde{\mathcal{L}}_1) = \sqrt{\alpha} \text{ (ici } \alpha \text{ est } t > 0).$$

Par suite  $\rho(\mathcal{L}_1) = \alpha\sqrt{\alpha}$ .

Ainsi on a

$$\rho(\mathcal{L}_1) = \begin{cases} \frac{|\alpha|}{2}((\alpha^2 - 3\alpha) + |\alpha - 1|\sqrt{\alpha(\alpha - 4)}) & \text{si } \alpha \in ]-\infty, 0[ \cup \{1\} \cup [4, +\infty[ \\ \alpha\sqrt{\alpha} & \text{si } \alpha \in ]0, 4[ \setminus \{1\} \end{cases}$$

5. Cherchons les valeurs de  $\alpha$  pour lesquelles la méthode de Gauss-Seidel converge plus vite que la

méthode de Jacobi, i.e,  $\rho(\mathcal{L}_1) \leq \rho(\mathcal{J})$ . Calculons d'abord  $\rho(\mathcal{J})$  :  $\mathcal{J} = \begin{pmatrix} 0 & -\alpha & -\alpha \\ -\alpha & 0 & -\alpha \\ -\alpha & -\alpha & 0 \end{pmatrix}$ . On a

$$P_\lambda(\mathcal{J}) = \det(\mathcal{J}_\lambda I) = -(\alpha + 2\alpha)(\alpha - \lambda)(-\lambda + \alpha)$$

D'où

$$Sp(\mathcal{J}) = \{-2\alpha, \alpha, \alpha\}$$

et par suite

$$\rho(\mathcal{J}) = 2|\alpha|.$$

La méthode de Jacobi est convergente si et seulement si  $\alpha \in ]-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}[$ .

La méthode de Gauss-Seidel est convergente si et seulement si  $\rho(\mathcal{L}_1) < 1$ .

Comparons les deux méthodes :

On a

Premier cas :  $\alpha \in ]-\frac{1}{2}, 0[$ .  $\rho(\mathcal{J}) = 2|\alpha|$  et  $\rho(\mathcal{L}_1) = \frac{|\alpha|}{2}((\alpha^2 - 3\alpha) + |\alpha - 1|\sqrt{\alpha(\alpha - 4)}) < \frac{|\alpha|}{2}[\frac{1}{4} + \frac{3}{2} + \frac{3}{2}] = 2|\alpha| (< 1)$ . Ainsi  $\rho(\mathcal{L}_1) < \rho(\mathcal{J})$ .

Deuxième cas :  $\alpha \in [0, \frac{1}{2}[$ .  $\rho(\mathcal{J}) = 2|\alpha| = 2\alpha$  et  $\rho(\mathcal{L}_1) = \alpha\sqrt{\alpha} < \alpha\frac{1}{\sqrt{2}} < 2\alpha = \rho(\mathcal{J})$ .

Conclusion : Pour  $\alpha \in ]-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}[$ , la méthode de Gauss-Seidel converge plus vite que la méthode de Jacobi.

**Exercice 4** Calculer, lorsqu'il est possible, la factorisation  $LU$  des matrices suivantes :

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 5 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 7 & 8 & 9 \\ 2 & 4 & 5 \end{pmatrix}$$

Comment peut-on modifier l'algorithme de factorisation pour pouvoir toujours aboutir à une factorisation  $LU$  lorsque la matrice est inversible ?

#### Corrigé 4

Matrice A :

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 5 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} L_2 \leftarrow L_2 - \frac{2}{1}L_1 \\ L_3 \leftarrow L_3 - \frac{7}{1}L_1 \\ \rightarrow \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & -1 \\ 0 & -6 & -12 \end{pmatrix}$$

La factorisation  $LU$  ne peut pas être calculée car à la prochaine étape il faudrait effectuer le changement  $L_3 \leftarrow L_3 - \frac{6}{0}L_2$ .

Matrice B :

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 7 & 8 & 9 \\ 2 & 4 & 5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} L_2 \leftarrow L_2 - \frac{7}{1}L_1 \\ L_3 \leftarrow L_3 - \frac{2}{1}L_1 \\ \rightarrow \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & -6 & -12 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

La factorisation  $LU$  de la matrice  $B$  est donc

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 7 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad U = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & -6 & -12 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

Lorsqu'un pivot est nul, la méthode de Gauss pour calculer la factorisation  $LU$  de la matrice  $A$  n'est plus applicable. De plus, si le pivot n'est pas nul mais très petit, l'algorithme conduit à des erreurs d'arrondi

importantes. C'est pourquoi des algorithmes qui échangent les éléments de façon à avoir le pivot le plus grand possible ont été développés. Les programmes optimisés intervertissent les lignes à chaque étape de façon à placer en pivot le terme de coefficient le plus élevé : c'est la méthode du pivot partiel. Pour la matrice  $A$  cela aurait donné

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 5 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} \xrightarrow{L_2 \leftrightarrow L_3} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 7 & 8 & 9 \\ 2 & 4 & 5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} L_2 \leftarrow L_2 - \frac{7}{1}L_1 \\ L_3 \leftarrow L_3 - \frac{2}{1}L_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & -6 & -12 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

Bien évidemment, il faut garder trace de cet échange de lignes pour qu'il puisse être répercuté sur le terme source et sur l'inconnue lors de la résolution du système linéaire ; ceci est réalisé en introduisant une nouvelle matrice  $P$ , dite matrice pivotale, telle que  $PA = LU$  : la résolution du système linéaire  $Ax = b$  est donc ramené à la résolution des deux systèmes triangulaires  $Ly = Pb$  et  $Ux = y$ . Dans notre exemple cela donne

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

**Exercice 5** Soit  $\alpha$  un paramètre réel et soient les matrices  $A_\alpha$ ,  $P$  et le vecteur  $b$  définis par

$$A_\alpha = \begin{pmatrix} 2 & 4 & 1 \\ \alpha & -2 & -1 \\ 2 & 3 & 2 \end{pmatrix}, \quad P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} -3/2 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

1. À quelle condition sur  $\alpha$ , la matrice  $A_\alpha$  est inversible ?
2. À quelle condition sur  $\alpha$ , la matrice  $A_\alpha$  admet-elle une décomposition  $LU$  (sans pivot) ?
3. Soit  $\alpha = -1$ . Calculer, si elle existe, la décomposition  $LU$  de la matrice  $M = PA_\alpha$ .
4. Soit  $\alpha = -1$ . Résoudre le système linéaire  $Ax = b$  en résolvant le système linéaire  $Mx = Pb$ .

**Corrigé 5**

1. On a  $\det(A) = -6 - 5\alpha$ . La matrice est inversible si et seulement si  $\alpha \neq -\frac{6}{5}$ .
2. Pour une matrice  $A$  carrée d'ordre  $n$  quelconque, la factorisation de Gauss existe si et seulement si les sous matrices principales  $A_i$  de  $A$  d'ordre  $i = 1, \dots, n-1$  sont inversibles. On a unicité si les sous-matrices principales d'ordre  $n$  est inversible. Pour la matrice  $A_\alpha$  on a les sous-matrices principales suivantes

$$A_1 = (2), \quad \det(A_2) = 2$$

$$A_2 = \begin{pmatrix} 2 & 4 \\ \alpha & -2 \end{pmatrix}, \quad \det(A_2) = -4(1 + \alpha)$$

Par conséquent, la matrice  $A_\alpha$  admet une décomposition  $LU$  si et seulement si  $\alpha \neq -1$ .

3. Soit  $\alpha = -1$ . La matrice  $A$  n'admet pas de décomposition  $LU$  sans pivot. La matrice  $P$  échange les lignes 2 et 3 de la matrice  $A$  et on obtient la matrice

$$PA_{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 4 & 1 \\ -1 & -2 & -1 \\ 2 & 3 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 4 & 1 \\ 2 & 3 & 2 \\ -1 & -2 & -1 \end{pmatrix}$$

La matrice  $M$  admet une décomposition  $LU$  (sans pivot) et l'on a

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 & 1 \\ 2 & 3 & 2 \\ -1 & -2 & -1 \end{pmatrix} \begin{array}{l} L_2 \leftarrow L_2 - L_1 \\ L_3 \leftarrow L_3 - \frac{-1}{2}L_1 \\ \rightarrow \end{array} \begin{pmatrix} 2 & 4 & 1 \\ 0 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -\frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

Par conséquent on obtient la décomposition  $LU$  suivante de la matrice  $M$  :

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ -\frac{1}{2} & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad U = \begin{pmatrix} 2 & 4 & 1 \\ 0 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -\frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

4. Pour résoudre le système linéaire  $Mx = Pb$  il suffit de résoudre les deux systèmes triangulaires suivants

$$Ly = Pb \text{ ce qui donne } y_1 = 0, \quad y_2 = -1, \quad y_3 = -\frac{3}{2}.$$

$$Ux = y \text{ ce qui donne } x_3 = 3, \quad x_2 = 4, \quad x_1 = -\frac{19}{2}.$$

### Exercice 6

Considérons le système linéaire  $Ax = b$  avec

$$A = \begin{pmatrix} \alpha & 0 & \gamma \\ 0 & \alpha & \beta \\ 0 & \delta & \alpha \end{pmatrix}$$

avec  $\alpha, \beta, \gamma$  et  $\delta$  des paramètres réels. Donner des conditions suffisantes sur les coefficients pour avoir

1. convergence de la méthode de Jacobi
2. convergence de la méthode de Gauss-Seidel.

### Corrigé 6

1. Une condition suffisante pour que la méthode de Jacobi converge est que la matrice soit à diagonale strictement dominante. Il faut donc imposer

$$\begin{cases} |\alpha| > |\gamma| \\ |\alpha| > |\beta| \\ |\alpha| > |\delta| \end{cases}$$

c'est-à-dire  $|\alpha| > \max\{|\gamma|, |\beta|, |\delta|\}$ .

2. La condition précédente est aussi suffisante pour la convergence de la méthode de Gauss-Seidel. Une autre condition suffisante pour la convergence de cette méthode est que la matrice soit symétrique définie positive. Pour la symétrie il faut que  $\gamma = 0, \beta = \delta$ . On obtient ainsi la matrice

$$A = \begin{pmatrix} \alpha & 0 & 0 \\ 0 & \alpha & \beta \\ 0 & \beta & \alpha \end{pmatrix}$$

Elle est définie positive si ses valeurs propres sont positifs. On a

$$\lambda_1 = \alpha, \quad \lambda_2 = \alpha - \beta, \quad \lambda_3 = \alpha + \beta,$$

donc il faut que  $\alpha > |\beta|$ .

**Exercice 7** Soit la matrice  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  dont les éléments vérifient

- $a_{ij} = 1$  si  $i = j$  ou  $i = n$ ,
- $a_{ij} = -1$  si  $i < j$ ,
- $a_{ij} = 0$  sinon.

Calculer la factorisation  $LU$  de  $A$ .

**Corrigé 7**

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & \cdots & \cdots & \cdots & -1 \\ 0 & 1 & -1 & \cdots & \cdots & -1 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & \cdots & \cdots & 1 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{L_n \leftarrow L_n - \frac{1}{1} L_1} \begin{pmatrix} 1 & -1 & \cdots & \cdots & \cdots & -1 \\ 0 & 1 & -1 & \cdots & \cdots & -1 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 2 & \cdots & \cdots & 2 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{L_n \leftarrow L_n - \frac{2}{1} L_2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & \cdots & \cdots & \cdots & -1 \\ 0 & 1 & -1 & \cdots & \cdots & -1 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 4 & \cdots & 4 & 4 \end{pmatrix}$$

[...]

$$\xrightarrow{L_n \leftarrow L_n - \frac{2^{n-1}}{1} L_{n-1}} \begin{pmatrix} 1 & -1 & \cdots & \cdots & \cdots & -1 \\ 0 & 1 & -1 & \cdots & \cdots & -1 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 2^{n-1} \end{pmatrix}$$

Par conséquent on obtient les matrices

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 4 & \cdots & 2^{n-2} & 1 \end{pmatrix} \quad \text{et} \quad U = \begin{pmatrix} 1 & -1 & \cdots & \cdots & \cdots & -1 \\ 0 & 1 & -1 & \cdots & \cdots & -1 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 2^{n-2} \end{pmatrix}$$

**Exercice 8** Soit la matrice  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  dont les éléments vérifient

- $a_{ij} = 1$  si  $i = j$  ou  $j = n$ ,
- $a_{ij} = -1$  si  $i > j$ ,
- $a_{ij} = 0$  sinon.

Calculer la factorisation  $LU$  de  $A$ .

**Corrigé 8**

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & \cdots & \cdots & \cdots & -1 \\ 0 & 1 & -1 & \cdots & \cdots & -1 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & \cdots & \cdots & 1 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\begin{matrix} L_2 \leftarrow L_2 + L_1 \\ L_n \leftarrow L_n + L_1 \end{matrix}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & \cdots & 0 & 1 \\ 0 & 1 & \ddots & \ddots & \vdots & 2 \\ \vdots & -1 & 1 & \ddots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & 1 & 2 \\ 0 & -1 & \cdots & \cdots & -1 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{\begin{matrix} L_3 \leftarrow L_3 + L_2 \\ L_n \leftarrow L_n + L_2 \end{matrix}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & \cdots & 0 & 1 \\ 0 & 1 & \ddots & \ddots & \vdots & 2 \\ \vdots & 0 & 1 & \ddots & \vdots & 4 \\ \vdots & \vdots & -1 & \ddots & 0 & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & 1 & 4 \\ 0 & 0 & -1 & \cdots & -1 & 4 \end{pmatrix}$$

[...]

$$\xrightarrow{L_n \leftarrow L_n + L_{n-1}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & \cdots & 0 & 2^0 \\ 0 & 1 & \ddots & \ddots & \vdots & 2^1 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots & 2^2 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & 1 & 2^{n-2} \\ 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 & 2^{n-1} \end{pmatrix}$$

On obtient les matrices

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 \\ -1 & 1 & \ddots & & & \vdots \\ \vdots & \ddots & 1 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & & \ddots & 1 & 0 \\ -1 & \cdots & \cdots & \cdots & -1 & 1 \end{pmatrix} \text{ et } U = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & \cdots & 0 & 2^0 \\ 0 & 1 & \ddots & & \vdots & 2^1 \\ \vdots & \ddots & 1 & \ddots & \vdots & 2^2 \\ \vdots & & \ddots & \ddots & 0 & \vdots \\ \vdots & & & \ddots & 1 & 2^{n-2} \\ 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 & 2^{n-1} \end{pmatrix}$$