

## Série 8

Parcourez les chapitres des notebooks Jupyter 4.1 et résolvez les exercices qui y sont proposés (ce sont les mêmes qu'ici).

### Exercice 1

On considère le système linéaire  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  où :

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 6 & 7 \\ 1 & 1 & 4 \\ 2 & 4 & 8 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 4 \\ 5 \\ 6 \end{pmatrix}.$$

- Calculez la factorisation  $LU$  de la matrice  $A$  avec Python à l'aide du code ci-dessous.
- Résolvez le système linéaire  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  en utilisant la factorisation trouvée au point précédent (Ne plus utiliser Python.)
- Calculez le déterminant de la matrice  $A$  en utilisant sa factorisation  $LU$ .

```
# importing libraries used in this book
import numpy as np
import scipy.linalg as linalg
import pprint

A = np.array([[3, 6, 7],
              [1, 1, 4],
              [2, 4, 8] ])

# LU factorisation with pivoting
P, L, U = linalg.lu(A)

print("A = P L U")
pprint.pprint(P.dot(L.dot(U)) )

print("P: ")
pprint.pprint(P)

print("L: ")
pprint.pprint(L)

print("U: ")
pprint.pprint(U)
```

## Exercice 2

**Les mineurs principaux** d'une matrice  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  sont les déterminants des matrices  $A_p = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq p}$ ,  $p = 1, \dots, n$ .

**Critère de Sylvester** : une matrice symétrique  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  est définie positive si et seulement si les mineurs principaux de  $A$  sont tous positifs.

On considère le système linéaire  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  où

$$A = \begin{pmatrix} \varepsilon & 1 & 2 \\ 1 & 3 & 1 \\ 2 & 1 & 3 \end{pmatrix}.$$

1. Déterminez pour quelles valeurs du paramètre réel  $\varepsilon \in \mathbb{R}$ , la matrice  $A$  est symétrique définie positive.
2. Soit maintenant  $\varepsilon = 0$ . On veut résoudre le système  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  par une méthode directe ; quelle factorisation de la matrice  $A$  envisageriez-vous ? Justifiez votre réponse.
3. En considérant  $\varepsilon = 2$ , vérifiez que dans ce cas la matrice  $A$  est définie positive et calculez sa factorisation de Cholesky  $A = LL^T$ .
4. En supposant que  $\mathbf{b} = (1, 1, 1)^T$ , résolvez le système linéaire  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  en utilisant la factorisation de Cholesky calculée au point c).

Référence Python pour la factorisation de Cholesky `scipy.linalg.cholesky` : <https://docs.scipy.org/doc/scipy-0.15.1/reference/generated/scipy.linalg.cholesky.html>

## Exercice 3

### Problèmes de précision

Les erreurs d'arrondis peuvent causer des différences importantes entre la solution calculée par la méthode d'élimination de Gauss (MEG) et la solution exacte. Cela arrive si le *conditionnement de la matrice du système est très grand*.

La matrice de Hilbert de taille  $n \times n$  est une matrice symétrique définie par

$$a_{ij} = \frac{1}{i+j-1}, \quad i, j = 1, \dots, n$$

On peut construire une matrice de Hilbert de taille  $n$  quelconque en utilisant la commande '`A = scipy.linalg.hilbert(n)`'. Par exemple, pour  $n = 4$ , on a :

$$A = \begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \frac{1}{4} & \frac{1}{5} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{4} & \frac{1}{5} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{5} & \frac{1}{6} & \frac{1}{7} \end{bmatrix}$$

On considère les systèmes linéaires  $A_n \mathbf{x}_n = \mathbf{b}_n$  où  $A_n$  est la matrice de Hilbert de taille  $n$  avec  $n = 4, 6, 8, 10, 12, 14, \dots, 20$  tandis que  $\mathbf{b}_n$  est choisi de sorte que la solution exacte soit  $\mathbf{x}_n = (1, 1, \dots, 1)^T$ .

1. Pour chaque  $n$ , calculez le conditionnement de la matrice

2. Résolvez le système linéaire par la factorisation  $LU$  et notez  $\mathbf{x}_n^{LU}$  la solution calculée.
3. Dessinez le graphique avec le conditionnement obtenu ainsi que l'erreur relative  $\|\mathbf{x}_n - \mathbf{x}_n^{LU}\|/\|\mathbf{x}_n\|$  (où  $\|\cdot\|$  est la norme euclidienne d'un vecteur,  $\|\mathbf{x}\| = \sqrt{\mathbf{x}^T \cdot \mathbf{x}}$ ). Utilisez une échelle logarithmique pour l'axe  $y$ .
4. Sur le même graphique, reportez le conditionnement de la matrice  $A$ , `'np.linalg.cond(A)'`.  
Répétez la même chose avec la factorisation de Cholesky `'L = cholesky(A, lower=True)'` pour  $n = 4, 6, 8, 10, 12$ . Que se passe-t-il si  $n = 14$  ?