

TD 2 : Résolution de systèmes linéaires

14/05/2020

Ce TD permet d'étudier différentes méthodes de résolution d'un système linéaire via le langage de programmation **MATLAB**[®]. Pour ce faire, vous devrez compléter les différents fichiers "*TD_2_*.m*" en ayant à l'esprit la formulation matricielle des différents problèmes.

N'hésitez pas à commenter votre démarche !

1 Factorisation LU

Soit le système d'équation $\mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b}$, avec

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 6 & 8 \\ 2 & 5 & 15 & 23 \\ 6 & 15 & 46 & 73 \\ 8 & 23 & 73 & 130 \end{bmatrix}$$

Soit $\mathbf{b}_1 = [17, 45, 140, 234]^T$ et $\mathbf{b}_2 = [18, 46, 139, 235]^T$, deux valeurs possible de \mathbf{b} .

Afin de trouver la solution \mathbf{x} au système (en inversant la matrice \mathbf{A}), on envisage d'utiliser la factorisation **LU**.

- 1) Compléter la fonction *LUfact* du fichier "*LUfact.m*" permettant la factorisation.
- 2) Afin d'inverser de manière efficace les matrices triangulaires supérieure et inférieure, compléter la fonction *GaussPivot* du fichier "*GaussPivot.m*".

On a :

$$\mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b} \Leftrightarrow \mathbf{L} \mathbf{U} \mathbf{x} = \mathbf{b}$$

Le système se résout alors en deux étapes :

$$\mathbf{L} \mathbf{y} = \mathbf{b}$$

Puis

$$\mathbf{U} \mathbf{x} = \mathbf{y}$$

- 3) Trouver les solutions \mathbf{x}_1 et \mathbf{x}_2 correspondant au deux systèmes $\mathbf{A} \mathbf{x}_1 = \mathbf{b}_1$ et $\mathbf{A} \mathbf{x}_2 = \mathbf{b}_2$. Qu'observez vous ?
- 4) En utilisant la fonction *cond*, expliquer le phénomène.

2 Une recette de cuisine

On souhaite fabriquer des brioches de la meilleure qualité possible en disposant de quatre facteurs sur lesquels agir :

- x_1 : la vitesse d'incorporation des blancs ($x_1 \in [100; 200]$ g/min) ;
- x_2 : la durée de cuisson ($x_2 \in [40; 50]$ min) ;
- x_3 : la température du four ($x_3 \in [150; 200]$ deg C) ;
- la portion de levure ($x_4 \in [15; 20]$ g/kg) ;

avec $\mathbf{x} = [x_1, x_2, x_3, x_4]^T$.

On modélise la hauteur de la brioche fabriquée y_m par :

$$y_m(\mathbf{x}, \mathbf{p}) = p_1 + p_2 x_1 + p_3 x_2 + p_4 x_3 + p_5 x_4 + p_6 x_2 x_3$$

$\mathbf{p} = [p_1, p_2, p_3, p_4, p_5, p_6]^T$ représente le vecteur des paramètres.

On fabrique $n_{exp} = 160$ brioches en tirant au hasard des valeurs de x_1 , x_2 , x_3 et x_4 avec une loi uniforme sur le domaine autorisé (probabilité identique de tirer chaque valeurs possibles). Puis on mesure leur hauteur y que l'on peut exprimer par :

$$y(\mathbf{x}) = y_m(\mathbf{x}, \mathbf{p}^*) + b$$

avec b un "bruit" permettant de prendre en compte les erreurs de mesures et de modélisations, tiré au hasard selon une loi Gaussienne de moyenne nulle et de variance 1 cm. \mathbf{p}^* représente la valeur vraie du vecteur \mathbf{p} que l'on souhaite estimer.

Ici, on ne va pas réaliser n_{exp} brioches afin de pouvoir étudier le modèle. On va plutôt se servir d'une simulation numérique d'expérience. Le fichier "*genedata.m*" permet de simuler la fabrication de ces n_{exp} brioches et contiens donc les valeurs de \mathbf{p}^* que l'on va chercher à retrouver par résolution de systèmes d'équations.

Il est donc important de lancer ce script avant de continuer. Il vous fournira le vecteur \mathbf{y} simulé ainsi que les vraies valeurs des paramètres \mathbf{p}^* (p_v dans le workspace) qu'il faudra comparer aux valeurs trouvées dans la suite.

2.1 Méthode de Jacobi

- 5) Compléter et décrire la fonction *JacobiResol* du fichier "*JacobiResol.m*" permettant la résolution d'un système linéaire par la méthode de Jacobi.
- 6) Écrire le système d'équations à résoudre. Écrire la matrice des conditions expérimentales \mathbf{F} , tel que l'on puisse écrire ce système sous la forme matricielle :

$$\mathbf{y} = \mathbf{F} \mathbf{p} + \mathbf{b}$$

avec le vecteur \mathbf{y} contenant les 160 valeurs de y .

On comprend bien que ne pouvant pas connaître les valeurs du bruit \mathbf{b} à l'avance, il faut passer par une méthode d'estimation pour trouver les paramètres p_1, p_2, \dots, p_6 . Afin de trouver une estimation \mathbf{p} du vecteur des paramètres \mathbf{p}^* , on choisit de minimiser le critère des moindres carrés :

$$\begin{aligned} C(\mathbf{p}) &= \|\mathbf{y} - \mathbf{y}_m(\mathbf{x}, \mathbf{p})\|^2 \\ &= \sum_{i=1}^{n_{exp}} (y_i - y_{mi})^2 \end{aligned}$$

avec y_{mi} la valeur du modèle pour la i^{eme} simulation et $\mathbf{y}_m = \mathbf{F} \mathbf{p}$ le vecteur les contenant toutes.

Ainsi, on cherche la valeur de \mathbf{p} qui minimise $C(\mathbf{p})$.

- 7) Expliquer brièvement le principe de la méthode de moindres carrés.
- 8) Trouver l'expression matricielle du système linéaire qui dérive des moindres carrés, que l'on mettra sous la forme :

$$\mathbf{A} \mathbf{p} = \mathbf{b}'$$

- 9) Remplir les premières lignes du fichier '*TD_2_2.m*' et commenter le conditionnement de la matrice \mathbf{A} .
- 10) Décomposer \mathbf{A} en $\mathbf{A} = \mathbf{D} - \mathbf{E} - \mathbf{F}$ dans le fichier '*TD_2_2.m*'.
- 11) Compléter le fichier "*TD_2_2.m*" et résoudre le système par la méthodes de Jacobi.

On définit l'erreur d'estimation par :

$$\begin{aligned} e &= \|\mathbf{p}^* - \mathbf{p}\| \\ &= \sqrt{\sum_{i=1}^6 (p_i^* - p_i)^2} \end{aligned}$$

- 12) Commenter l'erreur d'estimation (à calculer).

2.2 Méthode de Gauss-Seidel

Afin de trouver une meilleure estimation, on décide d'utiliser la méthode de Gauss-Seidel pour résoudre le système linéaire.

- 13) Expliquer la différence entre la méthode de Gauss-Seidel et la méthode de Jacobi.
- 14) Compléter la fonction *GaussSeidelResol* du fichier "*GaussSeidelResol.m*" à l'aide de la fonction *GaussPivot* définie dans l'exercice 1.
- 15) Compléter le fichier "*TD_2_2.m*" et calculer l'erreur d'estimation. Qu'en conclure sur l'utilisation des deux méthodes ainsi que sur les résultats ?