

Cours Info - 16

Résolution d'un système d'équations algébriques linéaires

D.Malka

MPSI 2015-2016



Sommaire

- 1 Rappel : système linéaire
- 2 Résolution d'un système linéaire : pivot de Gauss
- 3 Implémentation « maison » du pivot de Gauss
- 4 Fonction prédéfinie de la bibliothèque `numpy`

Sommaire

- 1 Rappel : système linéaire
- 2 Résolution d'un système linéaire : pivot de Gauss
- 3 Implémentation « maison » du pivot de Gauss
- 4 Fonction prédéfinie de la bibliothèque `numpy`

Système linéaire

Exemple :

$$\begin{cases} 2x + 2y - 3z = 2 & L_1 \\ -2x - y - 3z = -5 & L_2 \\ 6x + 4y + 4z = 16 & L_3 \end{cases}$$

Représentation matricielle

Représentation matricielle :

$$AX = Y$$

avec :

$$X = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \quad Y = \begin{pmatrix} 2 \\ -5 \\ 16 \end{pmatrix}$$
$$A = \begin{pmatrix} 2 & 2 & -3 \\ -2 & -1 & -3 \\ 6 & 4 & 4 \end{pmatrix}$$

Sommaire

- 1 Rappel : système linéaire
- 2 Résolution d'un système linéaire : pivot de Gauss**
- 3 Implémentation « maison » du pivot de Gauss
- 4 Fonction prédéfinie de la bibliothèque `numpy`

Principe du pivot de Gauss

Soit, par exemple le système linéaire suivant :

$$\begin{cases} 2x + 2y - 3z = 2 & L_1 \\ -2x - y - 3z = -5 & L_2 \\ 6x + 4y + 4z = 16 & L_3 \end{cases}$$

But : déterminer un système triangulaire Σ' (trivial à résoudre par substitutions successives) *équivalent* à Σ .

L'algorithme du pivot de Gauss détermine Σ' et la(les) solution(s) ou la non existence d'une solution de façon déterministe.

Principe du pivot de Gauss

Principe du pivot de Gauss

- ▶ Réaliser des *transvections* sur les lignes L_i du système.
- ▶ Les *transvections* servent à éliminer l'occurrence d'une variables dans les lignes L_j .
- ▶ Elles sont réalisées à partir d'un *pivot*.
- ▶ Les *transvections* sur les lignes sont des combinaisons du type $L'_j = L_j + \lambda L_i$.
- ▶ Les *transvections* s'appuie le sur le choix d'un *pivot*
- ▶ Le *pivot* est un des coefficients de la ligne L_i utilisée pour réaliser les transvections.
- ▶ **Le *pivot* doit être non nul**

Principe du pivot de Gauss

Exemple

Exécutons l'algorithme du pivot de Gauss sur le système Σ suivant :

$$\begin{cases} 2x & +2y & -3z & = 2 & L_1 \\ -2x & -y & -3z & = -5 & L_2 \\ 6x & +4y & +4z & = 16 & L_3 \end{cases}$$

A chaque étape, le **pivot** est indiqué en **rouge**.

Principe du pivot de Gauss

Exemple

1^{ère} transvection :

$$\begin{cases} 2x & +2y & -3z & = 2 & L_1 \\ -2x & -y & -3z & = -5 & L_2 \\ 6x & +4y & +4z & = 16 & L_3 \end{cases}$$

Principe du pivot de Gauss

Exemple

1^{ère} transvection :

$$\left\{ \begin{array}{llll} 2x & +2y & -3z & = 2 & L'_1 = L_1 \\ -2x & -y & -3z & = -5 & L'_2 = L_2 - \frac{-2}{2}L_1 = L_2 + L_1 \\ 6x & +4y & +4z & = 16 & L'_3 = L_3 - \frac{6}{2}L_1 = L_3 - 3L_1 \end{array} \right.$$

Principe du pivot de Gauss

Exemple

2^{ème} transvection :

$$\left\{ \begin{array}{lclcl} 2x & +2y & -3z & = 2 & L'_1 \\ & \mathbf{1}y & -6z & = -3 & L'_2 \\ & -2y & +13z & = 10 & L'_3 \end{array} \right.$$

Principe du pivot de Gauss

Exemple

2^{ème} transvection :

$$\left\{ \begin{array}{l} 2x + 2y - 3z = 2 \\ \quad 1y - 6z = -3 \\ \quad -2y + 13z = 10 \end{array} \right. \quad \begin{array}{l} L_1'' = L_1' \\ L_2'' = L_2' \\ L_3'' = L_3' - \frac{-2}{1}L_2' = L_3' - 2L_2' \end{array}$$

Principe du pivot de Gauss

Exemple

Système triangulaire Σ' équivalent à Σ :

$$\left\{ \begin{array}{rcll} 2x & +2y & -3z & = 2 & L_1'' \\ & y & -6z & = -3 & L_2'' \\ & & z & = 4 & L_3'' \end{array} \right.$$

Principe du pivot de Gauss

Exemple

Phase de remontée :

$$\left\{ \begin{array}{l} 2x + 2y - 3z = 2 \\ y = -3 + 6z = -3 + 24 = 21 \\ z = 4 \end{array} \right. \begin{array}{l} L_1'' \\ L_2'' \\ L_3'' \end{array}$$

Principe du pivot de Gauss

Exemple

Phase de remontée :

$$\left\{ \begin{array}{l} x = \frac{1}{2}(2 - 2y + 3z) = \frac{1}{2}(2 - 42 + 12) = -14 \\ y = 21 \\ z = 4 \end{array} \right. \begin{array}{l} L_1'' \\ L_2'' \\ L_3'' \end{array}$$

Solution : $(-14, 21, 4)$.

Système de Cramer

Dans la suite, on se restreint à un système de Cramer ce qui garantit :

- ▶ **n équations pour n inconnues.**
- ▶ **Qu'il existe une solution.**
- ▶ **Que la solution est unique.**
- ▶ **Qu'on peut toujours trouver un pivot pour chaque variable**

On pourra être amené à échanger des lignes pour trouver le pivot.

Point de vue matricielle

D'un point de vue matricielle, l'algorithme de Gauss revient à :

- ▶ **Remplacer $AX = Y$ par $TX = Y'$**
- ▶ **Avec T matrice triangulaire**

$$T = \begin{pmatrix} 2 & 2 & -3 \\ 0 & 1 & -6 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

- ▶ **Et Y' :**

$$Y' = \begin{pmatrix} 2 \\ -3 \\ 4 \end{pmatrix}$$

Sommaire

- 1 Rappel : système linéaire
- 2 Résolution d'un système linéaire : pivot de Gauss
- 3 Implémentation « maison » du pivot de Gauss**
- 4 Fonction prédéfinie de la bibliothèque `numpy`

L'algorithme en bref

Principe de l'algorithme du pivot de Gauss.

1. Triangulariser le système $AX = Y$
 - Choix du pivot a_{ij} (permutation éventuelles de lignes)
 - Transvection sur les lignes : $L_j \leftarrow L_j - \frac{a_{ji}}{a_{ii}} L_i$
2. Résoudre le système triangulaire équivalent à $TX = Y_p$ par substitutions successives.

L'algorithme en bref

Les fonctions nécessaires :

- ① `triang(A, Y)` : triangularise le système $AX = Y$
 - `rech_pivot(A, j)` : recherche le pivot dans la colonne j
 - `permuter_ligne(A, i, j)` : permute les ligne i et j d'un vecteur ou d'une matrice
 - `transvect(i, j, c)` : réalise la combinaison linéaire : $L_j \leftarrow L_j - cL_i$
- ② `remonte(T, Yp)` : résout le système triangulaire supérieure $TX = Y_p$
- ③ `resol(A, Y)` : résout le système de Cramer $AX = Y$

L'algorithme en détails

Deux implémentations :

- ▶ *Pivot naturel* : a_{ij} systématiquement
- ▶ *Pivot partiel* : a_{ji} le plus grand possible avec $j \geq i$.

Pivot naturel

Voir `pivot_gauss_naturel.py`.

- ▶ Risque de tomber sur un pivot nul \Rightarrow division par zéro !
- ▶ Ou très petit pour des matrices mal conditionnées \Rightarrow fait exploser les erreurs numériques (absorption ...).

Pivot partiel

Voir `pivot_gauss_partiel.py`.

On minimise les deux risques précédents en prenant systématiquement comme pivot le plus grand des coefficients matriciels de la colonne $j > i$. Ne garantit pas le résultat pour autant.

Naïvement, on pourrait se contenter de tester la nullité du pivot mais les comparaisons à zéro n'ont pas de sens avec les flottants ! L'arithmétique y est fautive. Ainsi $(1-1/3) - 2/3 == 0$ est faux !

Les erreurs numériques

- ▶ Erreurs d'arrondis initiales sur les données A et Y :
 - Problème mathématique : X tel que $AX = Y$?
 - Problème résolu : X tel que $A_1 X = Y_1$ avec $A_1 = A + \delta A$ et $Y_1 = Y + \delta Y$.
 - On peut supposer que $\frac{\delta Y}{Y}$ et $\frac{\delta A}{A}$ sont de l'ordre de l' ε – *machine* i.e. $2^{-52} \approx 2.10^{-16}$.
- ▶ Ces erreurs se propagent au cours des calculs.
- ▶ On appelle *conditionnement* d'un problème sa sensibilité aux petites variations sur les entrées.
- ▶ Pour des matrices bien conditionnées, l'erreur sur le résultat reste petite.
- ▶ Pour des matrices mal conditionnées, les erreurs deviennent critiques.
- ▶ Par exemple, l'algorithme peut renvoyer une solution à un problème qui n'en admet pas et réciproquement.

Complexité en temps

- ▶ Triangularisation : $O(n^3)$
- ▶ Remontée : $O(n^2)$

Finalement la complexité de l'algorithme est $O(n^3)$.

Acceptable pour $n < 10^5$.

Complexité en mémoire

Stockage de la matrice : $O(n^2)$

Ex : pour $n = 10^6$, la mémoire vive occupée est de l'ordre de 1 To ! Réduisant !

Sommaire

- 1 Rappel : système linéaire
- 2 Résolution d'un système linéaire : pivot de Gauss
- 3 Implémentation « maison » du pivot de Gauss
- 4 **Fonction prédéfinie de la bibliothèque `numpy`**

La fonction `linalg.solve` résout les systèmes linéaires $AX = Y$.

Sous-couche en C et Fortran très performante, très rapide.

Préférer cette fonction à une implémentation maison !