

Variations autour du pivot de Gauss

D'après un TP de Stéphane Gonnord

Buts du TP

- Mettre en place l'algorithme complet de résolution d'un système linéaire par pivot de Gauss.
- Observer les limitations de cet algorithme dans le monde numérique.
- Mettre en place des algorithmes utilisant le même principe de pivot.

L'objectif principal est que tout le monde ait codé l'algorithme du pivot. La deuxième partie est ici à titre de compléments, pour ceux qui veulent approfondir. Dans le cadre de ce TP on se placera toujours dans le cas de résolution d'un système de Cramer : système linéaire de n équations à n inconnues qui comporte une unique solution (la matrice carré du système est inversible).

EXERCICE 1 Copier le répertoire TP11-Gauss contenu dans le répertoire *Donnees de la classe* et le coller dans son répertoire personnel. Le fichier `cadeau.py` contient une fonction de copie de matrice, une fonction pour générer une matrice carrée identité et quelques compléments sur les expressions booléennes et leur intérêt pour construire des matrices comme la matrice identité ou la matrice de Virginie (voir exo 14).

Lancer Pyzo ou Spyder, créer puis sauvegarder immédiatement au bon endroit le fichier TP11.py.

EXERCICE 2 Résoudre à la main les systèmes suivants :

$$\begin{cases} 2x + 3y = 5 \\ 5x - 2y = -16 \end{cases} \quad \begin{cases} 2x + 2y - 3z = 2 \\ y - 6z = -3 \\ z = 4 \end{cases} \quad \begin{cases} 2x + 2y - 3z = 2 \\ -2x - y - 3z = -5 \\ 6x + 4y + 4z = 16 \end{cases}$$

1 Résolution d'un système

Pour résoudre le système $Ax = y$, on va effectuer des opérations sur les lignes de la matrice A étendue avec comme colonne supplémentaire la matrice colonne y .

On commence par mettre le système sous forme triangulaire :

pour i de 0 à $n - 2$ faire

Trouver j entre i et $n - 1$ tel que $|a_{j,i}|$ soit maximale. # «pivot partiel»
 # pour l'algorithme de base, on se contente de trouver un terme non nul.
 Échanger L_i et L_j (coefficients de la matrice **et** membres de droite).

pour k de $i + 1$ à $n - 1$ faire

$L_k \leftarrow L_k - \frac{a_{k,i}}{a_{i,i}} L_i$ # mettre à zéro les coefficients en position (k, i)

Arrivé ici, le système est sous forme triangulaire et il n'y a plus qu'à « remonter », via des substitutions. Le résultat est mis dans une liste/tableau x , et il s'agit donc de calculer :

$$x_i = \frac{1}{a_{i,i}} \left(y_i - \sum_{k=i+1}^{n-1} a_{i,k} x_k \right).$$

EXERCICE 3 Si vous n'aviez pas fait comme ça, reprenez les exemples de l'exercice 2 en utilisant le pivot de Gauss ! Inutile de prendre un pivot de valeur absolue maximale : prenez-le simplement non nul !

EXERCICE 4 Sans aller voir son cours, écrire une fonction d'échange de ligne dans une matrice, et une fonction de transvection. Attention, ces fonctions ne renvoient rien : elles modifient en place les matrices données en argument.

```

def echange_ligne(A, i, j):
    ...
def transvection(A, i, j, mu): # Li <- Li + mu.Lj
    ...
>>> A = [[4, 5, 6], [1, 2, 3]]
>>> echange_ligne(A, 0, 1)
>>> A
[[1, 2, 3], [4, 5, 6]]
>>> transvection(A, 1, 0, -4)
>>> A
[[1, 2, 3], [0, -3, -6]]

```

EXERCICE 5 Écrire une fonction chargée de la recherche du pivot de module maximal dans une matrice sur une colonne (disons j_0) à partir de la ligne j_0 : il s'agit de renvoyer le (un) $i \geq j_0$ tel que $|A_{i,j_0}|$ est maximal.

```

def pivot_partiel(A, j0):
    ...
    return i
>>> A = [[1, 2, 3, 4], [0, 1, 3, 5], [0, -4, 1, 0], [0, 3, 0, 0]]
>>> pivot_partiel(A, 1)
2

```

EXERCICE 6 Toujours sans regarder son cours, écrire une fonction réalisant la résolution d'un système linéaire par pivot de Gauss (en supposant ledit système de Cramer; si cette hypothèse n'est pas vérifiée, aucun comportement n'est spécifié). On travaillera sur des copies de la matrice A et des ordonnées y0. une fonction de copie de matrice se trouve dans le fichier cadeau.py.

```

def resolution_systeme(A0, y0):
    A = copie_matrice(A0) # pour ne pas modifier la matrice donnée en paramètre.
    y = copie_matrice(y0)
    ...
    return x

```

EXERCICE 7 Tester le programme sur les exemples de l'exercice 2

```

>>> resolution_systeme([[2, 3], [5, -2]], [[5], [-16]])
[[-2.0], [3.0]]

```

EXERCICE 8 Comparer les résultats avec ceux obtenus à l'aide de la fonction solve de la librairie numpy.linalg

EXERCICE 9 Résoudre les systèmes suivants de trois façons (avec votre fonction de résolution, à la main, et avec numpy.linalg.solve), puis commenter :

$$\begin{cases} x+2y &= 1 \\ 2x+4y &= 1 \end{cases} \quad \text{et} \quad \begin{cases} x+2y &= 1 \\ 2x+4y &= 2 \end{cases}$$

EXERCICE 10 Résoudre (de trois façons...) les systèmes suivants, puis commenter :

$$\begin{cases} x + 1/4y + z &= 0 \\ x + 1/3y + 2z &= 0 \\ y + 12z &= 1 \end{cases} \quad \text{et} \quad \begin{cases} x + 10^{15}y + z &= 1 \\ x + 10^{-2}y + 2z &= 0 \\ 10^{15}y - z &= 0 \end{cases}$$

2 Inversion d'une matrice

L'algorithme du pivot nous a amené à faire des opérations sur les lignes d'une matrice, ce qui revient à la multiplier à gauche par des matrices élémentaires, disons L_1, \dots, L_N (après N opérations).

Le système $AX = Y$ est alors équivalent à $L_1 AX = L_1 Y$ puis $L_2 L_1 AX = L_2 L_1 Y$, puis $L_N \dots L_1 AX = L_N \dots L_1 Y$, et si on a correctement appliqué l'algorithme du pivot¹, le membre de gauche vaut exactement X . Ainsi : $A^{-1} = L_N \dots L_1$. Cette matrice est en fait exactement celle obtenue en appliquant à la matrice identité (et dans le même ordre) les opérations réalisées sur A .

EXERCICE 11 Mettre en œuvre cette idée pour calculer l'inverse d'une matrice : expliciter l'algorithme suggéré dans les lignes précédentes. Écrire le programme Python correspondant à l'algorithme.

```
def inversion(A0):
    A = copie_matrice(A0) # pour ne pas modifier la matrice donnée en paramètre.
    ...
    return A
```

Vérifier :

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & -\frac{2}{3} \\ 0 & \frac{1}{3} \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} -5 & 2 \\ 3 & -1 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} -2 & 1 \\ \frac{3}{2} & -\frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 2 & 2 & -3 \\ 0 & 1 & -6 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -1 & -\frac{9}{2} \\ 0 & 1 & 6 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 2 & 2 & -3 \\ -2 & -1 & -3 \\ 6 & 4 & 4 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} 4 & -10 & -4,5 \\ -5 & 13 & 6 \\ -1 & 2 & 1 \end{pmatrix}$$

EXERCICE 12 Déterminer l'inverse des matrices suivantes :

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 1 & 1/4 & 1 \\ 1 & 1/3 & 2 \\ 0 & 1 & 12 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 1 & 1+10^5 & 1 \\ 1 & 1+10^{-5} & 2 \\ 0 & 10^5 & -1 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 1 & 10^{15} & 1 \\ 1 & 10^{-2} & 2 \\ 0 & 10^{15} & -1 \end{pmatrix}$$

EXERCICE 13 Sur les exemples précédents, comparer le résultat obtenu avec celui fourni par la fonction `inv` de la bibliothèque `numpy.linalg`.

EXERCICE 14 La matrice de Virginie d'ordre n est la matrice $V \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ suivante :

$$V = \begin{pmatrix} 2 & -1 & & (0) \\ -1 & 2 & -1 & \\ & \ddots & \ddots & \ddots \\ & & -1 & 2 & -1 \\ (0) & & & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

1. Inverser V_2 et V_3 .
2. Évaluer le temps de calcul nécessaire pour inverser V lorsque $n \in \{50, 100, 200, 400\}$. Comparer avec les temps équivalents nécessaires à `numpy.linalg.inv`.

```
import time

t0 = time.time()
... [mon calcul] ...
t1 = time.time() # t1-t0 est le temps (en secondes) du calcul
```

$$\begin{bmatrix} \cos 90^\circ & \sin 90^\circ \\ -\sin 90^\circ & \cos 90^\circ \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{bmatrix}$$

1. ce qui inclut la remontée : les substitutions correspondent à des transvections $L_i \leftarrow L_i - \alpha L_k$, et on termine avec des dilatations $L_i \leftarrow \frac{1}{a_{i,i}} L_i$