

# Feuille de TP Python 08

Calcul matriciel et algorithme de GAUSS

## 1 Introduction

L'objet de ce TP est d'une part de fixer les techniques de calcul matriciel pour une utilisation minimale de Python/Numpy de type calculatrice et d'autre part de travailler l'aspect algorithmique de l'algorithme de GAUSS de résolution de systèmes linéaires qui est au programme.

## 2 Tableaux numpy : construction, indexation et opérations

### 2.1 Travail demandé

**Exercice 1.**—On pose, pour  $\theta \in \mathbb{R}$ , la matrice  $M(\theta) = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$ . Nous avons vu ou nous verrons dans les exercices du cours de maths que

- $\forall \theta, \theta' \in \mathbb{R}, M(\theta).M(\theta') = M(\theta + \theta')$
- Chaque matrice  $M(\theta)$  est diagonalisable dans  $\mathcal{M}_2(\mathbb{C})$ , son spectre est  $\text{Spec}(M(\theta)) = \{e^{\varepsilon.i\theta}, \varepsilon \in \{-1, +1\}\}$ .
- Une matrice diagonalisant  $M(\theta)$  est  $P = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ i & -i \end{pmatrix}$

Vérifier informatiquement ces faits :

- définir une fonction `M` de signature `M(theta : float) -> ndarray (2,2)`
- Pour deux angles  $\theta = \text{theta}$ ,  $\theta' = \text{theta}'$  variant indépendamment dans la gamme `np.linspace(0, 2*np.pi, 20)`, vérifier<sup>1</sup> que  $M(\theta).M(\theta') = M(\theta + \theta')$ .
- Vérifier sur le même modèle la formule de changement de base  $P^{-1}.M(\theta).P$  est diagonale (avec les éléments propres bien connus). On rappelle qu'un nombre « flottant » complexe imaginaire pur s'écrit à l'aide du symbole `j` accolé à flottant réel. P.ex. `i` se code `1.0j`, `3 - 5/2i`, `3 - 2.5j`.
- Tester les fonctions d'inversion `np.linalg.inv` et de diagonalisation `np.linalg.eig` sur ces matrices.

↪ Utiliser un fichier nommé `Ex1-Rotations.py`.

**Exercice 2.**—On considère pour  $n \in \mathbb{N}, \geq 2$ , la matrice  $n \times n$  (dite du « Laplacien ») :

$$\Delta_n = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 & \dots & 0 \\ -1 & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & -1 & 2 & -1 \\ 0 & \dots & 0 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

La diagonale comporte des 2, les sur- et sous-diagonales des  $-1$  et le reste des entrées sont des 0.

On admet (c'est un calcul pas très facile mais abordable) que chacun des vecteurs  $v_j$ , pour  $j$  variant de 1 à  $n$  est vecteur propre de  $\Delta_n$  où après avoir défini  $\theta_j = j \frac{\pi}{n+1}$ , on a posé, pour  $i \in \{1, \dots, n\}$

$$(v_j)_i = \sin(i.\theta_j)$$

On pose  $V_n$  la matrice  $n \times n$  dont la colonne numéro  $j$  est  $v_j$  :

$$V_n = (v_1 | v_2 | \dots | v_n)$$

- Construire une fonction `Delta(n)` qui pour une valeur de  $n$  retourne la matrice  $\Delta_n$ .
- Construire une fonction `V(n)` qui pour une valeur de  $n$  retourne la matrice  $V_n$ .
- Vérifier que  $V_n^{-1}.\Delta_n.V_n$  est diagonale (pour les valeurs de  $n$  variant entre 3 et 15. On rappelle que `np.linalg.inv` inverse une matrice.

↪ Utiliser un fichier nommé `Ex2-MatriceLaplacien.py`

1. Comment vérifier que deux matrices de `float` sont égales? Voir `numpy.isclose`.

### 3 Implémentation de l'algorithme de GAUSS : Cas CRAMER et autres

L'archive jointe au TP contient le « moule » – à compléter– d'un script nommé `GaussCramer.py` qui implémente une version maison et simplifiée de l'algorithme de GAUSS.

On s'intéresse à l'implémentation informatique d'une version simplifiée de l'algorithme de GAUSS qui ne fonctionnera complètement que dans le cas où la matrice  $A$  du système est inversible (et donc comporte  $n$  lignes et  $p = n$  colonnes). On va donc développer un ensemble de fonctions élémentaires dont l'assemblage dans la fonction `GaussCramer` du script donnera la version simplifiée voulue de l'algorithme de GAUSS.

#### 3.1 Travail demandé

Utiliser le script à remplir `GaussCramer.py`. On pourra, à chaque étape du travail, exécuter le programme et consulter les valeurs calculées pour les exemples.

##### 3.1.1 GAUSS : Echelonnement, la première partie de l'algorithme

Lire la `docstring` de la fonction `GaussCramer` puis observer le texte de cette fonction et repérer (mettre des commentaires descriptifs au dessus de chaque ligne concernée dans le script) :

1. Les lignes où le nombre de lignes, de colonnes de  $A$ , de  $B$  sont récupérées et assignées à des variables. Quel est le sens des `if:/return None` situés juste après ces assignations? Compléter les `print("Erreur : "???? )` qui précèdent chaque instruction `return None` pour préciser le type d'erreur à l'utilisateur.
2. La ligne où la matrice complète du système est composée, c'est à dire une matrice  $(A|B)$  obtenue en juxtaposant la matrice du système avec la matrice représentant le second membre.
3. L'imbrication des deux boucles à l'issue desquelles le système devient échelonné. Quel est le sens du `if:/return None` situé à l'issue de l'échange de lignes? Compléter le `print("Erreur : "???? )` précédent l'instruction `return None` pour préciser le type d'erreur à l'utilisateur.

Pour cette dernière question, on pourra lire à profit les `docstrings` des fonctions `MultiplicationLigneScalaire`, `CombinaisonLigneScalaire`, qui ne sont pas encore écrites ( cf. questions suivantes) et celle de la fonction `EchangeLignes`.

##### 3.1.2 GAUSS : Multiplication, Combinaison de deux lignes et échange

1. Ecrire les corps des fonctions `MultiplicationLigneScalaire`, `CombinaisonLigneScalaire`, qui ne sont pas encore écrites (d'où leur manque de corps et leur terminaison sur un simple `return None`) pour qu'elles fassent ce qu'elles annoncent.

On utilisera des `.copy()` comme dans la fonction `EchangeLignes`.

2. Que vaut la matrice  $C$  à l'issue de l'étape d'échelonnement lorsque `GaussCramer` est appelée avec les différentes paires matrice  $A$ /second membre  $B$  présentes en exemples?

##### 3.1.3 GAUSS-JORDAN : résolution –en tableau– d'un système de CRAMER échelonné

Le texte de la fonction `GaussCramer` se termine par deux blocs (signalés par les commentaires `#Bloc 1/2: Début/Fin`)  
On suppose qu'à l'issue de l'étape d'échelonnement on a obtenu :

$$C = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 2 & -2 \\ 0 & 2 & 4 & -4 & 6 \\ 0 & 0 & 3 & 9 & -6 \end{pmatrix}$$

1. Lire le `#Bloc 1` et donner la matrice  $C$  obtenue à l'issue de l'application des instructions de ce bloc. On vous demande donc de pratiquer « manuellement » les instructions décrites dans ce bloc sur la matrice  $C$ .
2. Lire le `#Bloc 2` et donner les matrices  $C$  obtenues à l'issue de chaque tour de boucle.
3. Quels sont, sous forme « classique<sup>2</sup> », les systèmes finaux obtenus à l'issue du `#Bloc 2`, décrits par la matrice  $C$ .
4. En s'inspirant de ce qui se passe pour l'exemple décrivez ce qui se passe dans le cas général. Modifier le `return C` final pour qu'il retourne ce qui est décrit en `docstring` de `GaussCramer`.

2. par cela, on entend système sous la forme

$$\begin{cases} a_{11}x + a_{12}y + a_{13}z = b_1 \\ ? a_{21}x + a_{22}y + a_{23}z = b_2 \\ a_{31}x + a_{32}y + a_{33}z = b_3 \end{cases}$$

### 3.1.4 GAUSS : Recherche de pivot optimal

D'un point de vue calcul numérique, on a intérêt, lors de la première étape d'échelonnement à choisir un pivot (sur la bonne colonne) sur les lignes à partir de la ligne courante qui soit *le plus grand possible* en valeur absolue.

- Remplacer, entre les lignes commentées `#Choix/Pivot`: échange de ligne Début/Fin la recherche du premier pivot non nul par une recherche de ce « meilleur » pivot. On doit aboutir à l'échange de la ligne courante avec la ligne comportant le meilleur pivot.

### 3.2 Inversion de matrice carrée : la méthode « miroir »

Soit  $A$  une matrice carrée de taille  $n \times n$ . En prenant  $B = I_n$ , la fonction `GaussCramer` retourne l'inverse de  $A$ . Pourquoi ?

- Ecrire une fonction « enveloppante » (un *wrapper*) de `GaussCramer`, nommée `GaussInverse` prenant en argument une matrice carrée  $A$  et retournant  $A^{-1}$  si  $A$  est inversible, `None` sinon.
- Utiliser et comparer le résultat de cette fonction et celui de la fonction `np.linalg.inv`
- Prendre une matrice  $M$  « au hasard » comportant  $n$  lignes,  $p$  colonnes. Calculer  $M^T.M$  et l'inverse de celle-ci. Proposer une méthode de résolution de systèmes linéaires comportant plus d'équations que d'inconnues.

### 3.3 GAUSS : Système échelonné ou pas ?

#### Echelonnée vs. triangulaire

La définition d'une matrice (ou d'un système) échelonnée est subtile. Par exemple, il ne faut pas absolument pas confondre matrice échelonnée et matrice triangulaire supérieure.

- Une matrice est « triangulaire supérieure » si les éléments au dessous de la diagonale (on se limite souvent à des matrices carrées) sont nuls. C'est à dire, si  $T$  est de taille  $n \times p$ ,

$$\forall (i, j) \in \{1, \dots, n\} \times \{1, \dots, p\}, i > j \Rightarrow [T]_{ij} = 0.$$

- Pour « matrice échelonnée », une définition algorithmique est la suivante : Etant donnée une matrice  $A$  comportant  $n$  lignes et  $p$  colonnes,

- pour chaque ligne  $i$  de la matrice  $A$ , on repère l'indice de colonne de la première entrée non nulle sur la ligne  $i$ , on note cet indice  $j_i$ . Si toute la ligne est nulle, on convient que cet indice vaut  $p + 1 + i$  (hors de la gamme d'indices de colonnes donc, les indices dans ce cas sont tous distincts par construction)

- La matrice  $A$  est échelonnée si et seulement si la suite finie  $(j_i)$  est strictement croissante, ce qui se teste aisément

En complément :

- Les indices des inconnues primaires sont les  $j_i$  tels que  $j_i$  est un numéro de colonne valide,

- les autres indices de colonnes sont ceux des inconnues secondaires

- les indices  $i$  tels que  $j_i$  n'est pas un numéro de colonne valide sont les lignes du système échelonné que l'on désigne communément par « équations de compatibilité »

- Les matrices  $T = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  et  $S = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  sont triangulaires supérieures. Elles ne sont pas échelonnées.

#### Travail demandé

Ecrire le code manquant de la fonction `EstEchelonnee` dont l'entête est

```
EstEchelonnee(A, primaires = [], secondaires = [], compatibilites = [])
```

Elle doit retourner `True` si la matrice  $A$  échelonnée et `False` sinon, et fournir, en modifiant *en place* des listes passées sous forme de paramètres nommés avec valeur par défaut les numéros des inconnues primaires, des inconnues secondaires et des lignes de compatibilité.

## 4 Finir le job (Hors-programme) : Un algorithme de GAUSS complet

Le fichier `corrections/Gauss.py` contient la définition de la fonction `Gauss` résolvant le système linéaire  $A.X = B$  dans tous les cas possibles.

- Lire ce code. Comprendre les différences avec `GaussCramer`.

- Comprendre l'utilisation de cette fonction dans la fonction `BaseKer` (qui en est un *wrapper*)

- (Ouvverte, sans correction) Ecrire, en extrayant le code adéquat de la fonction `Gauss`, une fonction `EcheLonne(A, B)` qui retourne le couple de matrices  $E, D$ , tel que  $E.X = D$  est un système échelonné équivalent à  $A.X = B$ . (partie échelonnement de l'algorithme de GAUSS)

- (Ouvverte, sans correction) Comment déterminer une base de l'image d'une matrice  $A$  ?

# PYTHON AGRO-VETO 2020

## Listes

`[]` ----- Créer une liste vide  
`[a]*n` ----- Créer une liste avec  $n$  fois l'élément  $a$   
`L.append(a)` Ajoute l'élément  $a$  à la fin de la liste  $L$   
`L1 + L2` ----- Concatène les deux listes  $L1$  et  $L2$   
`len(L)` ----- Renvoie le nombre d'éléments de la liste  $L$   
`L.pop(k)` --- Renvoie l'élément d'indice  $k$  de  $L$  et l'enlève de  $L$   
`L.remove(a)` Enlève une fois la valeur  $a$  de la liste  $L$   
`max(L)` ----- Renvoie le plus grand élément de la liste  $L$   
`min(L)` ----- Renvoie le plus petit élément de la liste  $L$   
`sum(L)` ----- Renvoie la somme de tous les éléments de la liste  $L$

## Numpy

`import numpy as np`  
`np.array()` ----- Transforme une liste en matrice `numpy`  
`np.linspace(a,b,n)` ----- Crée une matrice ligne de  $n$  valeurs uniformément réparties entre  $a$  et  $b$  (inclus)  
`np.zeros([n,m])` ----- Crée la matrice nulle de taille  $n \times m$   
`np.eye(n)` ----- Crée la matrice identité de taille  $n$   
`np.diag(L)` ----- Crée la matrice diagonale dont les termes diagonaux sont les éléments de la liste  $L$   
`np.transpose(M)` ----- Renvoie la transposée de  $M$   
`np.dot(M,P)` ----- Renvoie le produit matriciel  $MP$   
`np.sum(M)` ----- Renvoie la somme de tous les éléments de  $M$   
`np.prod(M)` ----- Renvoie le produit de tous les éléments de  $M$   
`np.max(M)` ----- Renvoie le plus grand élément de  $M$   
`np.min(M)` ----- Renvoie le plus petit élément de  $M$   
`np.shape(M)` ----- Renvoie dans un couple le format de la matrice  $M$   
`np.size(M)` ----- Renvoie le nombre d'éléments de  $M$

## Logique

`a == b` ----- Teste l'égalité «  $a = b$  »  
`a != b` ----- Teste «  $a \neq b$  »  
`a < b` ----- Teste «  $a < b$  »  
`a <= b` ----- Teste «  $a \leq b$  »  
`a > b` ----- Teste «  $a > b$  »  
`a >= b` ----- Teste «  $a \geq b$  »  
`not A` ----- Renvoie la négation de  $A$   
`A and B` ----- Renvoie «  $A$  et  $B$  »  
`A or B` ----- Renvoie «  $A$  ou  $B$  »  
`True` ----- Constante booléenne « Vrai »  
`False` ----- Constante booléenne « Faux »

## Numpy.linalg

`import numpy.linalg as la`  
`la.inv(M)` ----- Renvoie l'inverse de la matrice  $M$  si elle est inversible  
`la.eigvals(M)` ----- Renvoie la liste des valeurs propres de  $M$   
`la.eig(M)` ----- Renvoie un couple  $L, P$  où  $L$  est la liste des valeurs propres de  $M$  et  $P$  la matrice de passage associée  
`la.matrix_rank(M)` ----- Renvoie le rang de  $M$

## Random

`import numpy.random as rd`  
`rd.random()` ----- Simule une réalisation d'une variable  $X \mapsto \mathcal{U}([0,1])$   
`rd.randint(a,b)` ----- Simule une réalisation d'une variable  $X \mapsto \mathcal{U}([a,b])$   
`rd.gauss(0,1)` ----- Simule une réalisation d'une variable  $X \mapsto \mathcal{N}(0,1)$   
`rd.choice(L)` ----- Choisit aléatoirement un élément de la liste  $L$

## Math

`import numpy as np`  
`np.atan(x)` ----- Renvoie `arctan(x)`      `np.sqrt(x)` --- Renvoie  $\sqrt{x}$  si  $x \geq 0$   
`np.floor(x)` ----- Renvoie  $\lfloor x \rfloor$       `np.log(x)` --- Renvoie  $\ln(x)$  si  $x > 0$   
`np.factorial(n)` --- Renvoie  $n!$  si  $n \in \mathbb{N}$       `np.exp(x)` --- Renvoie  $e^x$

## Matplotlib.pyplot

`import matplotlib.pyplot as plt`  
`plt.plot(X,Y,'+-r')` ----- Génère la courbe des points définis par les listes  $X$  et  $Y$  (abscisses et ordonnées) avec les options :

- symbole : `'o'` rond, `'h'` hexagone, `'+'` plus, `'x'` croix, `'*'` étoile, ...
- ligne : `'-'` trait plein, `'--'` pointillé, `'.'` alterné, ...
- couleur : `'b'` bleu, `'r'` rouge, `'g'` vert, `'c'` cyan, `'m'` magenta, `'k'` noir, ...

`plt.bar(X,Y)` ----- Génère l'histogramme des points définis par les listes  $X$  et  $Y$  (abscisses et ordonnées)  
`plt.axis('equal')` ----- Rend le repère orthonormé  
`plt.xlim(xmin,xmax)` ----- Fixe les bornes de l'axe des abscisses  
`plt.ylim(ymin,ymax)` ----- Fixe les bornes de l'axe des ordonnées  
`plt.show()` ----- Affiche le graphique

Cette liste est non exhaustive. Les candidats sont libres d'utiliser les commandes de leur choix.