

## 2TSI. TD PYTHON 05

### *Diagonalisation des matrices*

#### ❑ Méthode 0.1.— Comment diagonaliser avec Python

- ▶ On peut **utiliser le sous-module** `numpy.linalg` et on tape :

```
import numpy.linalg as alg
```

La fonction `eigvals` renvoie les valeurs propres de la matrice  $A$  sous la forme d'un tableau en ligne. On tape `alg.eigvals(A)`.

La fonction `eig` renvoie un tableau  $L$  formé par une liste  $L[0]$  qui est la liste des valeurs propres et par un tableau  $L[1]$  qui fournit la matrice de passage de la base canonique à la base de vecteur propres. On tape `alg.eig(A)`.

Si l'on veut retrouver la matrice  $A$ , on tape

```
L = alg.eig(A)
```

```
L[1].dot(np.diag(L[0])).dot(alg.inv(L[1]))
```

(Voir la fiche méthode pour le produit de trois matrices et l'inversion.)

Enfin, `numpy.poly(A)` donne le polynôme caractéristique de  $A$  sous forme d'une liste des coefficients de  $\chi_A$  dans l'ordre décroissant des degrés.

- ▶ On peut **utiliser le module** `sympy`. Dans ce cas, une matrice ne se définit plus par `np.array` mais par `Matrix` (voir l'exemple). Si  $A$  est une matrice ainsi définie, `A.eigenvals()` donne la séquence des valeurs propres et `A.eigenvecs()` donne en plus des valeurs propres des vecteurs propres associés.

**Astuce** : on peut avoir un meilleur affichage des résultats en tapant :

```
from sympy import init_printing
```

```
init_printing()
```

#### Exercice 01 : diagonalisation d'une matrice

1. À l'aide de fonctions du sous module `numpy.linalg`, déterminer les valeurs propres et une matrice de vecteurs propres pour :

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

2. Faire de même à l'aide de fonctions du module `sympy`. Comparer.

**T.S.V.P** →

**Exercice 02 : valeur approchée (ou exacte) de la valeur propre de plus grand module**

*Comment déterminer une valeur approchée (ou exacte) de la valeur propre de plus grand module à l'aide du quotient des traces de deux puissances itérées consécutives avec Python*

Cet algorithme étant proposé dans le programme officiel de TSI2 en Mathématiques, nous nous devons d'en parler. Ici  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$  et diagonalisable dans  $\mathcal{M}_n(\mathbf{K})$ .

Si  $\text{Sp}(A) = \{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$ , ces  $n$  valeurs propres n'étant pas nécessairement distinctes mais on fait l'hypothèse que l'une de ces valeurs propres,  $\lambda_n$  par exemple pour fixer les idées, est de module strictement plus grand que le module des autres :  $\forall i \in \llbracket 1, n-1 \rrbracket, |\lambda_i| < |\lambda_n|$ . Alors :

$$\lim_{p \rightarrow +\infty} \frac{\text{Tr}(A^{p+1})}{\text{Tr}(A^p)} = \lambda_n.$$

1. Sous les hypothèses précédentes, justifier mathématiquement le résultat théorique.
2. L'idée est maintenant de calculer informatiquement les éléments de la suite  $(\text{Tr}(A^p))_{p \in \mathbf{N}^*}$  puis de faire le rapport de deux éléments consécutifs de cette suite pour  $p$  grand et on obtient une valeur approchée de la valeur propre de plus grand module de  $A$ .  
Écrire la fonction *VPGM* d'argument la matrice  $A$  et l'entier  $n$  qui renvoie les  $n$  premiers termes de la suite précédente.
3. Déterminer une valeur approchée de la valeur propre de plus grand module de la matrice :

$$A = \begin{pmatrix} 4 & -3 & -3 \\ 3 & -2 & -3 \\ 3 & -3 & -2 \end{pmatrix}$$

en utilisant la procédure Python *VPGM* précédente et vérifier le résultat avec la fonction *eigvals*.

4. Faire de même avec  $B = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ . Que constate-t-on ?