TD (2) TP-PYTHON Algèbre Linéaire Diagonalisation d'une matrice carrée d'ordre n Vecteurs propres et Valeurs propres cas particulier d'une matrice Symétrique

• import numpy as np

$$\begin{aligned} \mathbf{M} &= \mathrm{np.array}([\,[1.,\ 2],\ [3,\ 4]\,]) &\quad \mathrm{pour}\ M = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \\ \mathbf{v}1 &= \mathbf{M}[\,:,0\,] &\quad (\mathrm{pour}\ \mathrm{extraire}\ \mathrm{la}\ \mathrm{première}\ \mathrm{colonne}\ \mathrm{de}\ \mathbf{M}\) \\ \mathrm{tester}\ : \mathrm{np.ndim}(\mathbf{M}),\ \mathrm{np.shape}(\mathbf{M}) \\ \\ \mathbf{D} &= \mathrm{np.diag}([1.,\ 2,\ 3]) &\quad (\mathrm{construit}\ \mathrm{une}\ \mathrm{matrice}\ \mathrm{diagonale}\) \\ \mathrm{np.dot}(\mathbf{M}1,\ \mathbf{M}2) &\quad \mathrm{ou}\ \mathbf{M}1\ @\ \mathbf{M}2 &\quad (\mathrm{produit}\ \mathrm{matriciel}\) \\ \mathrm{a} &= \mathrm{np.array}([1,\ 2]) &\quad \mathrm{b} &= \mathrm{a.reshape}(2,1) &\quad (\mathrm{pour}\ \mathrm{choisir}\ \mathrm{les}\ \mathrm{dimensions}\) \end{aligned}$$

• Le module d'algèbre linéaire de numpy permet de calculer l'inverse, le déterminant, les valeurs propres et vecteurs propres d'une matrice :

```
\begin{array}{l} \operatorname{np.linalg.inv}(M) \\ \operatorname{np.linalg.det}(M) \\ \operatorname{np.linalg.norm}(\operatorname{vec}) & (\operatorname{norme\ d'un\ vecteur}) \\ A = \operatorname{np.array}([\,[\text{-}6.,\,4],\,\,[\text{-}12,\,8]\,]) & \operatorname{pour\ } M = \begin{pmatrix} -6 & 4 \\ -12 & 8 \end{pmatrix} \\ \operatorname{np.linalg.eig}(A) & (\,\operatorname{\textbf{eigen}\ values\ and\ eigen\ vectors}\,) \\ (\operatorname{valP},\,\operatorname{vecP}) = \operatorname{np.linalg.eig}(A) \end{array}
```

• Quelques indications sur les **nombres complexes** qui peuvent apparaître :

```
z \in \mathbb{C} s'écrit z = a + ib où a et b sont des réels (partie réelle et partie imaginaire) i le nombre imaginaire vérifie i^2 = -1 a = 1 + 1j \quad (j \text{ est le nombre imaginaire en Python }) ('j' suffix comes from electrical engineering, where the variable 'i' is usually used for current ) np.real(a), np.imag(a), np.conj(a), np.abs(a), np.angle(a) np.pi (pour le nombre pi), z = np.exp(1j*np.pi/2)
```

Exercice 1

- 1. Choisir une matrice A de dimension 2×2 récupérer le vecteur v1 qui correspond à sa première colonne et calculer sa norme à la main puis avec Python.
- 2. Calculer la matrice B qui a comme vecteurs propres $u_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ et $u_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ associés respectivement aux valeurs propres $\lambda_1 = 1$ et $\lambda_2 = 4$

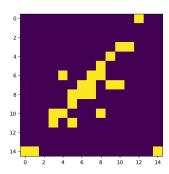
```
Tester pour vérifier : (val, vec) = np.linalg.eig(B)
Calculer la norme des vecteurs propres de B fournis par cette méthode.
Que remarquez vous?
```

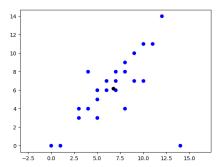
Exercice 2

- 1. Choisir une matrice S d'ordre 3 qui soit **symétrique**. Vérifier que les vecteurs propres sont orthogonaux en effectuant un unique **calcul matriciel**.
- 2. Calculer les valeurs propres et vecteurs propres de la matrice $C = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -4 & 2 \end{pmatrix}$ Commenter et regarder son polynôme caractéristique.

Exercice 3

Utiliser le programme fourni qui doit permettre de construire un nuage de points à partir d'une matrice que l'on peut aussi visualiser comme une image. Attention, les « repères » sont différents.





Après avoir calculé la matrice de variance-covariance de ce nuage de point, visualiser les vecteurs propres u_1 et u_2 de cette matrice en les faisant démarrer au centre de gravité de ce nuage.

Mais quelle longueur leur donner pour la visualisation?

Précisions que a matrice de variance-covariance écrite dans la base (u_1, u_2) est la matrice diagonale :

$$D = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix}$$