

# T.P. V - Matrices & Statistiques

Code Capytale : 2c2d-893913

## I - Calculs sur des vecteurs

Le module **numpy** contient les fonctions suivantes qui prennent en argument un vecteur  $X = (x_1 \ \cdots \ x_n)$  :

- \* **sum** : renvoie la somme des éléments.
- \* **min** : renvoie l'élément minimal.
- \* **max** : renvoie l'élément maximal.
- \* **median** : renvoie la valeur médiane **med** (le nombre de valeurs inférieures à **med** est égal au nombre de valeurs qui lui sont inférieures).
- \* **mean** : renvoie la moyenne des éléments :  $m = \frac{x_1 + \cdots + x_n}{n}$ .
- \* **var** : renvoie la variance des éléments :  $\frac{(x_1 - m)^2 + \cdots + (x_n - m)^2}{n}$ .
- \* **std** : renvoie l'écart-type des éléments :  $\sqrt{\frac{(x_1 - m)^2 + \cdots + (x_n - m)^2}{n}}$ .
- \* **cumsum** : renvoie la somme cumulée des éléments :  $(x_1 \ (x_1 + x_2) \ (x_1 + x_2 + x_3) \ \cdots \ (x_1 + \cdots + x_n))$ .

**Exercice 1.** Les notes d'un étudiant sont stockées dans un vecteur **notes** qui contient les valeurs (18 12 15 10 14). Modifier le code suivant pour qu'il affiche la moyenne et l'écart-type des notes de cet étudiant.

```
import numpy as np

notes = np.array(...)

moyenne = ... (notes)
print("moyenne", moyenne)

ecarttype = ... (notes)
print("écart-type", ecarttype)
```

**Exercice 2.** On définit la suite  $(u_n)_{n \in \mathbb{N}}$  par

$$u_0 = 1 \text{ et, pour tout } n \geq 1, u_n = \frac{3 \times u_{n-1}}{n}.$$

1. Modifier la fonction suivante pour qu'elle prenne en argument un entier **n** et renvoie la valeur de  $u_n$ .

```
import numpy as np

def u(n):
    u = ...
    for i in range(1, ...):
        u = u * ...
    return u
```

2. À l'aide de la fonction précédente, afficher les valeurs de  $u_5$  et  $u_{20}$ .

```
print("u5", ...)
print("u20", ...)
```

On s'intéresse maintenant à la suite  $(s_n)_{n \in \mathbb{N}}$  définie par

$$\forall n \geq 0, s_n = \sum_{k=0}^n u_k.$$

3. Modifier le code suivant pour que la variable **S** contienne le vecteur  $(s_0 \ \cdots \ s_{20})$ .

```
U = np.ones((21, 1))
for i in range(1, ...):
    U[i] = ...
S = np.cumsum(...)
```

4. Modifier le code suivant pour qu'il représente graphiquement les termes de la suite  $(S_n)_{0 \leq n \leq 20}$ . Que pouvez-vous conjecturer ?

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.figure()
X = np.arange(0, 21, 1)
plt.plot(..., ..., 'o')
...
```

## II - Statistiques bivariées

La fonction `np.shape(M)` renvoie la dimension de la matrice `M`.

Les fonctions vues sur les vecteurs peuvent être appliquées sur des matrices avec la modification suivante. Nous prenons l'exemple de la fonction `sum` mais ceci est valable pour toutes les fonctions :

- \* `sum(matrice)` : renvoie la somme de tous les éléments.
- \* `sum(matrice, 0)` : renvoie la somme des éléments par colonne.
- \* `sum(matrice, 1)` : renvoie la somme des éléments par ligne.

**Exercice 3.** Évaluer le code suivant pour bien comprendre le fonctionnement de ces fonctions.

```
M = np.array([[12, 10, 4], [1, 18, 20]])

(n, p) = np.shape(M)
print("Nombre de lignes", n)
print("Nombre de colonnes", p)

print("matrice", M)

print("somme tous les éléments", np.sum(M))

print("somme les éléments par colonne", np.sum(M, 0))

print("somme les éléments par ligne", np.sum(M, 1))
```

### Exercice 4. (Régression linéaire)

Dans la matrice `M` suivante, nous avons enregistré les caractéristiques mesurées sur différents arbres. Chaque ligne de la matrice correspond à un arbre différent. À la ligne `i`, la quantité `M[i,0]` est la circonférence de l'arbre `i`, `M[i,1]` est sa hauteur et `M[i,2]` est son volume.

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
```

```
M = np.array([
[8.3, 70, 10.3], [8.6, 65, 10.3],
[8.8, 63, 10.2], [10.5, 72, 16.4],
[10.7, 81, 18.8], [10.8, 83, 19.7],
[11, 66, 15.6], [11, 75, 18.2],
[11.1, 80, 22.6], [11.2, 75, 19.9],
[11.3, 79, 24.2], [11.4, 76, 21],
[11.4, 76, 21.4], [11.7, 69, 21.3],
[12, 75, 19.1], [12.9, 74, 22.2],
[12.9, 85, 33.8], [13.3, 86, 27.4],
[13.7, 71, 25.7], [13.8, 64, 24.9],
[14, 78, 34.5], [14.2, 80, 31.7],
[14.5, 74, 36.3], [16, 72, 38.3],
[16.3, 77, 42.6], [17.3, 81, 55.4],
[17.5, 82, 55.7], [17.9, 80, 58.3],
[18, 80, 51.5], [18, 80, 51],
[20.6, 87, 77] ])
```

**1.** À l'aide d'une fonction Python, déterminer le nombre d'arbres étudiés.

```
n, p = ... (M)
print("Nombre d'arbres : ", n)
```

**2.** La fonction `plt.scatter(x, y)` trace le nuage des points dont les abscisses sont stockées dans le vecteur `x` et les ordonnées dans le vecteur `y`. Tracer le volume des arbres en fonction de leur circonférence.

```
plt.figure()
plt.scatter(M[:,0], M[:,2])
...
```

**3.** À l'aide d'un unique appel de fonction, calculer les circonférence, hauteur et volume moyens.

```
print("Caractéristiques moyennes", ...)
```

**4.** Modifier le code suivant pour qu'il affiche le point de coordonnées  $(\bar{x}, \bar{y})$  où  $\bar{x}$  est la circonférence moyenne et  $\bar{y}$  est le volume moyen des arbres.

```
plt.figure()
plt.scatter(M[:,0], M[:,2])
plt.plot(np.mean(...), ..., "xr")
plt.show()
```

5. Dans le module **numpy**, la fonction **corrcoef(x, y)** renvoie la matrice  $\begin{pmatrix} 1 & \rho(x,y) \\ \rho(y,x) & 1 \end{pmatrix}$ . Calculer le coefficient de corrélation empirique entre la circonférence et le volume des arbres.

```
print("Coefficient de corrélation",\
      np.corrcoef(..., ...)[..., ...])
```

6. Dans le module **numpy**, la fonction **polyfit(X, Y, 1)** renvoie un couple **(a, b)** où  $y = a x + b$  est l'équation de la droite de régression linéaire entre **X** et **Y**. Modifier le code suivant pour calculer ces coefficients lorsque **X** est l'ensemble des circonférences et **Y** est l'ensemble des volumes; puis tracer la droite correspondante.

```
(a, b) = np.polyfit(..., ..., 1)
T = np.arange(np.min(M[:,0]) - 1, np.max(M[:,0]) + 1)

def droite(x):
    return (a * x + b)

plt.figure()
plt.scatter(M[:,0], M[:,2])
plt.plot(np.mean(M[:,0]), np.mean(M[:,2]), "xr")
plt.plot(..., droite(...), 'g')
plt.show()
```