

Centrale 2, première feuille d'exercices

Exercice 1 (Centrale 2) On considère deux matrices M_n et T_n dans $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ avec $(M_n)_{i,j} = \min(i,j)$ et T_n triangulaire supérieure avec des 1 sur le triangle supérieur, diagonale comprise.

1. Ecrire un script python permettant l'affichage de M_n pour $2 \leq n \leq 10$. Calculer $\det(M_n)$ pour $2 \leq n \leq 10$.
2. Ecrire un script python permettant l'affichage de T_n pour $2 \leq n \leq 10$, puis de $T_n^T \times T_n$. Démontrer mathématiquement les résultats observés.
3. Montrer que M_n est diagonalisable et de valeurs propres strictement positives. Montrer que $\max_{\lambda \in \text{sp}(M_n)} \lambda \geq \frac{n+1}{2}$.
4. Justifier que M_n est inversible et calculer M_n^{-1} .

Solution de l'exercice:

1:

```
import numpy as np
def Mat(n):
    M=np.zeros((n,n),dtype=int)
    for i in range(n):
        for j in range(n):
            M[i][j]=min(i+1,j+1)
    return M
for i in range(2,11):
    print(Mat(i)) #affichage des matrices
from numpy.linalg import det #importation de la fonction det de numpy.linalg
liste_det=[]
for i in range(2,11):
    liste_det.append(det(Mat(i)))
print(liste_det) # les determinants valent 1
```

2:

```
def T(n):
    M=np.zeros((n,n),dtype=int)
    for i in range(n):
        for j in range(n):
            if i<=j:
                M[i][j]=1
    return M
for i in range(2,11):
    print(T(i))
for i in range(2,11):
    M=T(i)
    print(np.dot(np.transpose(M),M)) # t(Tn)xTn=Mn pour 2<=n<=10
```

Posons $A = T_n^T$, $B = T_n$ et $C = T_n^T \times T_n$. On a $c_{i,j} = \sum_{k=1}^n a_{i,k} b_{k,j} = \sum_{k=1}^n b_{k,i} b_{k,j}$. Or $b_{k,i} = \begin{cases} 1 & \text{si } k \leq i \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$

donc $c_{i,j} = \sum_{k=1}^{\min(i,j)} 1 = \min(i,j)$. On en déduit que $M_n = T_n^T \times T_n$, puis que $\det(M_n) = \det(T_n^T \times T_n) = \det(T_n^T) \det(T_n) = \det(T_n)^2 = 1^2 = 1$.

3: La matrice M_n est symétrique réelle donc diagonalisable. Soit $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$ un vecteur propre et λ une valeur propre associée. On a $X^T M_n X = X^T T_n^T T_n X = (X T_n)^T (T_n X) = \|T_n X\|^2$ d'une part et $X^T M_n X = X^T \lambda X = \lambda \|X\|^2$ donc, comme $X \neq 0$, $\lambda = \frac{\|T_n X\|^2}{\|X\|^2} \geq 0$.

De plus, $\text{tr}(M_n) = \sum_{i=1}^n i = n \frac{n+1}{2}$ et, si $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ sont les valeurs propres comptées avec multiplicité, $\text{tr}(M_n) = \sum_{i=1}^n \lambda_i \leq n \max_{\lambda \in \text{sp}(M_n)} \lambda$ donc $\max_{\lambda \in \text{sp}(M_n)} \lambda \geq \frac{n+1}{2}$.

4: On a $M_n = T_n^T \times T_n$ et T_n est triangulaire à coefficients diagonaux non nuls donc inversible donc T_n^T est inversible donc M_n est inversible et $M_n^{-1} = (T_n^T \times T_n)^{-1} = T_n^{-1} \times (T_n^T)^{-1} = T_n^{-1} \times (T_n^{-1})^T$.

$$\text{Or } T_n^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & 0 \\ & & & \ddots & -1 \\ 0 & \cdots & & & 1 \end{pmatrix} \quad (\text{car } T_n X = Y \Leftrightarrow \begin{cases} x_1 + \cdots + x_n = y_1 \\ x_2 + \cdots + x_n = y_2 \\ \vdots \\ x_{n-1} + x_n = y_{n-1} \\ x_n = y_n \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x_1 = y_1 - y_2 \\ x_2 = y_2 - y_3 \\ \vdots \\ x_{n-1} = y_{n-1} - y_n \\ x_n = y_n \end{cases}.$$

On en déduit que $M_n^{-1} = (I_n - J)(I_n - J^T) = I_n - J - J^T + J J^T$ avec $J_{i,j} = 1$ si $j = i + 1$ et $J_{i,j} = 0$ sinon.

$$\text{On obtient que } J J^T = \begin{pmatrix} 1 & 0 & & & 0 \\ 0 & \ddots & & & \\ & & 1 & 0 & \\ 0 & & 0 & 0 & \end{pmatrix} \quad \text{donc } M_n^{-1} = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 & \cdots & 0 \\ -1 & 2 & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & 2 & -1 \\ 0 & \cdots & 0 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

def Q(n):

```
M=np.zeros((n,n),dtype=int)
```

```
for i in range(n):
```

```
    for j in range(n):
```

```
        if i==j+1 or j==i+1:
```

```
            M[i][j]=-1
```

```
        if i==j and i<n-1:
```

```
            M[i][j]=2
```

```
M[n-1][n-1]=1
```

```
return M
```

```
for i in range(2,10):
```

```
    print(np.dot(Mat(i),Q(i))) # \Ca marche!!
```

Exercice 2 (centrale maths 2) Soit $k \in \mathbb{N}^*$. Soit (Ω, \mathcal{A}, P) un espace probabilisé.

1. Soit $k \in \mathbb{N}^*$. On suppose que T est une variable aléatoire suivant une loi uniforme de $[[1, k]]$ et X_1, \dots, X_k des variables aléatoires de même loi binômiale $\mathcal{B}(100, \frac{1}{3})$. On suppose que T, X_1, \dots, X_k sont mutuellement indépendantes. On définit la variable aléatoire Y par $Y(\omega) = \sum_{i=1}^{T(\omega)} X_i(\omega)$.

(a) Ecrire une fonction qui simule la valeur de Y .

(b) Donner une approximation de l'espérance de Y pour $k \in \{10, 30, 100, 300, 1000\}$. Que constate-t-on?

2. Soit T une variable aléatoire telle que $T(\Omega) = \llbracket 1, k \rrbracket$. On considère $k + 1$ variables aléatoires $(X_i)_{0 \leq i \leq k}$ suivant une même loi à valeurs dans \mathbb{N} . On suppose que toutes ces variables aléatoires sont mutuellement indépendantes. On définit enfin une variable aléatoire Y par $Y(\omega) = \sum_{i=1}^{T(\omega)} X_i(\omega)$.
On suppose que X_i est d'espérance finie. Montrer que Y est d'espérance finie et donner une expression de $E(Y)$ en fonction de $E(X_i)$ et $E(T)$.

Solution de l'exercice:

```
import numpy.random as rd
def Y(k):
    T=rd.randint(1,k)
    X=rd.binomial(100,1/3,T)
    S=0
    for x in X:
        S+=x
    return S
```

La loi faible des grands nombre indique que la moyenne de "tirages indédépendants converge" vers l'espérance. On fait donc un grand nombre de tirages de Y .

```
def esp(k):
    sigma=0
    for i in range(1000):
        sigma+=Y(k)
    return sigma/1000

for k in [10,30,100,300,1000]:
    print(esp(k))
167.97
505.031
1690.052
5056.625
16910.627
```

```
for k in [10,30,100,300,1000]:
    print(2*esp(k)/(k+1))
31.35727272727273
32.89567741935484
33.75421782178218
34.066644518272426
33.03802197802197
```

On a $E(T) = \frac{k+1}{2}$ et pour les valeurs de k examinée, $\frac{E(Y)}{E(T)} \simeq \frac{100}{3} = E(X_i)$. Il semblerait que $E(Y) = E(X_i) E(T)$, ce qui fait l'objet de la question suivante.

On a $Y(\Omega) = \mathbb{N}$. Soit $n \in \mathbb{N}$. En écrivant la formule des probabilités totales avec le SCE $((T = i))_{1 \leq i \leq k}$, on a $P(Y = n) = \sum_{i=1}^k P((Y = n) \cap (T = i)) = \sum_{i=1}^k P((X_1 + \dots + X_i = n) \cap (T = i))$ car $(T = i) \Rightarrow Y = X_0 + \dots + X_i$. Or (X_1, \dots, X_n, T) est une famille de variables aléatoires mutuellement indépendants donc $f(X_1, \dots, X_n)$ et $g(T)$ sont indépendantes donc $X_0 + \dots + X_i$ et T sont indépendantes. On en déduit que $P(Y = n) = \sum_{i=1}^k P((Y = n) \cap (T = i)) = \sum_{i=1}^k P(T = i) \times P(X_1 + \dots + X_i = n)$.

Sous réserve de sommabilité, $E(Y) = \sum_{n=0}^{+\infty} nP(Y = n) = \sum_{n=0}^{+\infty} n \sum_{i=1}^k P(T = i) \times P(X_1 + \dots + X_i = n)$ $E(Y) = \sum_{n=0}^{+\infty} nP(Y = n) = \sum_{(i,n) \in \mathbb{N} \times \llbracket 1, k \rrbracket} P(T = i) P(X_1 + \dots + X_i = n) = \sum_{i=1}^k P(T = i) \sum_{n=0}^{+\infty} n \times P(X_1 + \dots + X_i = n)$. Or chaque série $\sum n \times P(X_0 + \dots + X_i = n)$ converge absolument et a pour somme $E(X_1 + \dots + X_i)$ d'où $E(Y) = \sum_{i=1}^k P(T = i) E(X_1 + \dots + X_i) = \sum_{i=1}^k iP(T = i) E(X_1) = \left(\sum_{i=1}^k iP(T = i) \right) E(X_1) + \left(\sum_{i=1}^k P(T = i) \right) E(X_1) = (E(T)) E(X_1)$.

Remarque: On a $Y(\omega) = \sum_{i=1}^{T(\omega)} X_i(\omega)$ et $X_i(\omega) \in \mathbb{N}$ donc $X_i(\omega) \geq 0$ et $T(\omega) \leq k$ donc $0 \leq Y(\omega) \leq \sum_{n=0}^k X_i(\omega) = Z(\omega)$. La variable aléatoire Z est somme de variables aléatoires admettant une espérance donc admet une espérance. Comme $0 \leq Y \leq Z$, Y admet une espérance.