

Partie 2 - Energie et trace d'une matrice

1. Si A est une matrice carrée symétrique alors elle est diagonalisable.
Il existe donc une matrice P inversible de $\mathbb{R}^n(\mathbb{R})$ telle que $P^{-1}AP$ est diagonale.

Les elts diagonaux de $P^{-1}AP$ sont les valeurs propres de A .

2. $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ -1 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ elle est symétrique donc diagonalisable. Déterminons son spectre.

Soit $\lambda \in \mathbb{R}$ λ est valeur propre de A ssi $\text{rg}(A - \lambda I_3) \neq 3$

$$\begin{aligned} \text{rg}(A - \lambda I_3) &= \text{rg} \begin{pmatrix} 1-\lambda & -1 & -1 \\ -1 & -\lambda & 0 \\ -1 & 0 & -\lambda \end{pmatrix} \\ &= \text{rg} \begin{pmatrix} -1 & 0 & -\lambda \\ -1 & -\lambda & 0 \\ 1-\lambda & -1 & -1 \end{pmatrix} \quad L_1 \leftrightarrow L_3 \\ &= \text{rg} \begin{pmatrix} -1 & 0 & -\lambda \\ 0 & -\lambda & \lambda \\ 0 & -1 & -1-\lambda+\lambda^2 \end{pmatrix} \quad \begin{array}{l} L_2 \leftarrow L_2 - L_1 \\ L_3 \leftarrow L_3 + (1-\lambda)L_1 \end{array} \\ &= \text{rg} \begin{pmatrix} -1 & 0 & -\lambda \\ 0 & -1 & -1-\lambda+\lambda^2 \\ 0 & -\lambda & \lambda \end{pmatrix} \quad L_3 \leftrightarrow L_2 \\ &= \text{rg} \begin{pmatrix} -1 & 0 & -\lambda \\ 0 & -2-\lambda+\lambda^2 & -1-\lambda+\lambda^2 \\ 0 & 0 & \lambda \end{pmatrix} \quad C_2 \leftarrow C_2 + C_3 \end{aligned}$$

Dès lors λ est valeur propre de A ssi $\lambda = 0$ ou $\lambda^2 - \lambda - 2 = 0$

sssi $\lambda = 0$ ou $\lambda = -1$ ou $\lambda = 2$

Q $\left[\text{Sp}(A) = \{-1, 0, 2\} \text{ donc } \Sigma(A) = |-1| + |0| + |2| = 3 \right]$

3.

```
import numpy as np
import numpy.linalg as al
```

def energie(A):

$D = al.eigvals(A)$

$S = 0$

$n, m = np.shape(A)$

for i in range(m):

$S = S + abs(D[i][i])$

return S

4. a) Pour $C = (c_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$ la matrice produit $C = AB$.

Par produit ligne par colonne on a pour $\forall (i, j) \in [1, n]^2$

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj}$$

$$\begin{aligned} \text{Dès lors } \text{tr}(AB) &= \text{tr}(C) = \sum_{i=1}^n c_{ii} \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{ki} \end{aligned}$$

$$\underline{\underline{\text{[tr}(AB) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{ji}]}}$$

4. b) Alors $\text{tr}(BA) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n b_{ij} a_{ji} = \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^n b_{ij} a_{ji} = \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^n a_{ji} b_{ij}$

quitte à changer les lettres utilisées comme indice,

$$\text{tr}(BA) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{ji} = \text{tr}(AB)$$

Posons $B = {}^t A = (b_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$ avec $b_{ij} = a_{ji}$

$$\text{Dès lors } \text{tr}({}^t A A) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n b_{ij} a_{ji} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ji} a_{ji} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ji}^2$$

$$\underline{\underline{\text{[tr}(AA) = \text{tr}(BA) \text{ et } \text{tr}({}^t A A) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{ji}^2]}}$$

Si $\text{tr}({}^t A A) = 0$ alors la somme de carrés est nulle donc tous les termes sont nuls : $\forall (i, j) \in [1, n]^2 \quad a_{ji} = 0$

$$\underline{\underline{\text{[si } \text{tr}({}^t A A) = 0 \text{ alors } A \text{ est la matrice nulle]}}$$

4. c) Si A et B sont semblables alors il existe une matrice P inversible telle $P^{-1}AP = B$

$$\begin{aligned} \text{alors } \text{tr}(B) &= \text{tr}(P^{-1}AP) \\ &= \text{tr}(APP^{-1}) \quad \text{car } \text{tr}(AB) = \text{tr}(BA) \\ &= \text{tr}(A) \end{aligned}$$

$$\underline{\underline{\text{[si } A \text{ et } B \text{ sont semblables alors } \text{tr}(A) = \text{tr}(B)]}}$$

5. a) Supposons que A est symétrique. A est donc semblable à une

$$\text{matrice diagonale } \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{pmatrix} = D$$

$$\text{Alors selon 4. c) } \text{tr}(A) = \text{tr}(D) = \sum_{i=1}^n \lambda_i$$

Dès lors, selon l'inégalité triangulaire $|\text{tr}(A)| = \left| \sum_{i=1}^n \lambda_i \right| \leq \sum_{i=1}^n |\lambda_i| = \varepsilon(A)$

$$\underline{\underline{\text{[} |\text{tr}(A)| \leq \varepsilon(A) \text{]}}}$$

5.b) A est semblable à D donc A^2 est semblable à D^2 .

selon 4.c) $\left[\text{tr}(A^2) = \text{tr}(D^2) = \sum_{k=1}^m d_k^2 \right]$

6.a) $3 \times np.\text{eye}(3,3) - np.\text{ones}([3,3])$ est la matrice

$$A = 3 \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & -1 \\ -1 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

6.b) $\text{tr}(A) = 2+2+2 = 6$

$A^2 = \begin{pmatrix} 6 & -3 & -3 \\ -3 & 6 & -3 \\ -3 & -3 & 6 \end{pmatrix}$ donc $\text{tr}(A^2) = 6+6+6 = 18$

Je remarque que A n'est pas inversible car ses colonnes sont liées (leur somme vaut 0). [0 est donc une valeur propre de A]

Posons $0, \lambda, \mu$ les valeurs propres de A (non nécessairement distincts)

on a $\text{tr}(A) = 0 + \lambda + \mu$ (selon 5.a))

$\text{tr}(A^2) = 0 + \lambda^2 + \mu^2$ (selon 5.b))

donc $\begin{cases} \lambda + \mu = 6 \\ \lambda^2 + \mu^2 = 18 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} \mu = 6 - \lambda \\ \lambda^2 + (6 - \lambda)^2 = 18 \end{cases}$

$\Leftrightarrow \begin{cases} \mu = 6 - \lambda \\ \lambda^2 + 36 - 12\lambda + \lambda^2 = 18 \end{cases}$

$\Leftrightarrow \begin{cases} \mu = 6 - \lambda \\ 2\lambda^2 - 12\lambda + 18 = 0 \end{cases}$

$\Delta = 144 - 4 \times 2 \times 18 = 0$ donc $\lambda = \frac{12}{2 \times 2} = 3$

on a donc $\lambda = \mu = 3$

$\text{Sp}(A) = \{0, 3\}$ et $\varepsilon(A) = 0 + |3| + |3| = 6$

BILAN

La notion de trace est très classique en mathématiques. Les étudiants de maths approfondies auraient fait cette partie très rapidement car pour eux c'est très classique.

Pour nous c'était plus délicat mais quand même relativement faisable.

Partie II - Produit de Kronecker

7.a) def prod2k(u, v, w, A):

$n, m = \text{np.shape}(A)$:

$B = \text{np.zeros}([2 \times n, 2 \times m])$

for i in range(m):

for j in range(m):

$B[i][j] = u * A[i][j]$

$B[i][j+n] = v * A[i][j]$

$B[i+n][j] = w * A[i][j]$

$B[i+n][j+m] = w * A[i][j]$

return B

7.b) prod2k(1, -1, 2, np.array([[-2, 1], [1, -2]]))

8.a) $(U * A)Y = \begin{pmatrix} uAX + vAY_2 \\ uAY_1 + wAX \end{pmatrix}$ selon l'énoncé si $Y = \begin{pmatrix} Y_1 \\ Y_2 \end{pmatrix}$

$$= \begin{pmatrix} uaAX + vbAX \\ uaAX + wbAX \end{pmatrix} \quad \text{car } Y = \begin{pmatrix} aX \\ bX \end{pmatrix}$$

$$= \rho \begin{pmatrix} (u+v)X \\ (u+w)X \end{pmatrix} \quad \text{car } AX = \rho X$$

$$\Leftrightarrow \left[(U * A)Y = \rho \begin{pmatrix} (u+v)X \\ (u+w)X \end{pmatrix} \right]$$

9.b) $\begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}$ est un vecteur propre de U pour la valeur propre 1.

$$\text{Donc } U \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = 1 \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} \quad \text{c'est à dire } \begin{pmatrix} u & v \\ v & w \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1a \\ 1b \end{pmatrix}$$

$$\text{Soit encore } \begin{cases} ua + vb = 1a \\ va + wb = 1b \end{cases}$$

$$\text{selon 8.a) on a donc } (U * K)Y = \rho \begin{pmatrix} 1aX \\ 1bX \end{pmatrix} = 1\rho \begin{pmatrix} aX \\ bX \end{pmatrix}$$

de plus $X \neq 0$ et $\begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} \neq 0$ (car ce sont des vecteurs propres) donc $Y \neq 0$

$$\Leftrightarrow \left[Y \text{ est un vecteur propre de } U * K \text{ associé à la valeur propre } 1\rho \right]$$

9.a) U et A sont symétriques, donc diagonalisables.

Il existe donc une base $\left(\begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} c \\ d \end{pmatrix} \right)$ de $\mathbb{P}_{2,1}(\mathbb{R})$ et une base (X_1, \dots, X_n)

de $\mathbb{T}_{n,1}(\mathbb{R})$ constituées, respectivement de vecteurs propres de U et de K.

2.c) Soit $(\alpha_1, \dots, \alpha_m)$ et $(\beta_1, \dots, \beta_n)$ dans \mathbb{R}^m tq $\sum_{i=1}^m \alpha_i y_i + \sum_{i=1}^n \beta_i z_i = 0$ (E)

$$(E) \Leftrightarrow \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^m \alpha_i a_i x_i + \sum_{i=1}^n \beta_i c_i x_i \\ \sum_{i=1}^m \alpha_i b_i x_i + \sum_{i=1}^n \beta_i d_i x_i \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\Leftrightarrow \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^m \alpha_i x_i \\ \sum_{i=1}^n \beta_i x_i \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\Leftrightarrow \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^m \alpha_i x_i \\ \sum_{i=1}^n \beta_i x_i \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \text{car } \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \text{ est inversible puisque } \left(\begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} c \\ d \end{pmatrix} \right) \text{ est une base de } \mathcal{P}_{2,1}(\mathbb{R})$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} \sum_{i=1}^m \alpha_i x_i = 0 \\ \sum_{i=1}^n \beta_i x_i = 0 \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \alpha_1 = \dots = \alpha_m = \beta_1 = \dots = \beta_n = 0 \quad \text{car } (x_1, \dots, x_m) \text{ est libre}$$

Q $\left[(y_1, z_1, \dots, y_m, z_n) \text{ est libre} \right]$

2.d) $(y_1, z_1, \dots, y_m, z_n)$ est libre dans $\mathcal{P}_{2n,1}(\mathbb{R})$ et $\text{card}(y_1, z_1, \dots, y_m, z_n) = 2n = \dim(\mathcal{P}_{2n,1}(\mathbb{R}))$

Donc $\mathcal{B} = (y_1, z_1, \dots, y_m, z_n)$ est une base de $\mathcal{P}_{2n,1}(\mathbb{R})$

Soit σ_1, σ_2 les valeurs propres de U associées à $\begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}$ et $\begin{pmatrix} c \\ d \end{pmatrix}$

et μ_1, \dots, μ_m les valeurs propres de A associées à x_1, \dots, x_m

Selon 2.b) pour $\forall i \in [1, n]$ $y_i = \begin{pmatrix} a x_i \\ b x_i \end{pmatrix}$ et $z_i = \begin{pmatrix} c x_i \\ d x_i \end{pmatrix}$ sont des vecteurs propres de $U \star A$ associés aux valeurs propres $\sigma_1 \mu_i$ et $\sigma_2 \mu_i$

Si P est la matrice de passage de la base canonique à la base \mathcal{B} alors $P^{-1}(U \star A)P$ est donc la matrice diagonale donc les coefficients diagonaux sont $\sigma_1 \mu_1, \sigma_2 \mu_1, \dots, \sigma_1 \mu_m, \sigma_2 \mu_m$.

Q $U \star A$ est semblable à la matrice diagonale donc les coefficients diagonaux sont $\sigma_1 \mu_1, \sigma_2 \mu_1, \dots, \sigma_1 \mu_m, \sigma_2 \mu_m$.

2.d) Par définition on a selon 2.c)

$$\begin{aligned} \xi(U \star A) &= \sum_{i=1}^m |\sigma_1 \mu_i| + \sum_{i=1}^m |\sigma_2 \mu_i| \\ &= |\sigma_1| \sum_{i=1}^m |\mu_i| + |\sigma_2| \sum_{i=1}^m |\mu_i| \end{aligned}$$

il vient $\varepsilon(U * A) = (|\nu_1| + |\nu_2|) \sum_{i=1}^m |\nu_i| = \varepsilon(U) \times \varepsilon(A)$

cl $\left[\varepsilon(U * A) = \varepsilon(U) \times \varepsilon(A) \right]$

10. Dans l'exemple le graphe G_4 a pour matrice d'adjacence

$$A_4 = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

et la matrice d'adjacence de G_8 est $A_8 = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$

on remarque que $A_8 = U * A_4$ avec

$$U = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

cl plus généralement on a $\left[A_{2n} = U * A_n \text{ avec } U = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \right]$

10.b) selon 9d) $\varepsilon(A_{2n}) = \varepsilon(U) \times \varepsilon(A_n)$

Déterminons $\varepsilon(U)$ pour cela déterminons le spectre de U .

Soit $\lambda \in \mathbb{R}$ λ est valeur propre de U si $\det(U - \lambda I_2) = 0$

ssi $\det \begin{pmatrix} 1-\lambda & 1 \\ 1 & -\lambda \end{pmatrix} = 0$

ssi $(1-\lambda) \times (-\lambda) - 1 = 0$

ssi $\lambda^2 - \lambda - 1 = 0$

$$\Delta = 1 + 4 = 5 \text{ donc } \lambda = \frac{1-\sqrt{5}}{2} \text{ ou } \lambda = \frac{1+\sqrt{5}}{2}$$

$$\text{on a donc } \text{Sp}(U) = \left\{ \frac{1-\sqrt{5}}{2}; \frac{1+\sqrt{5}}{2} \right\}$$

$$\text{donc } \varepsilon(U) = \left| \frac{1-\sqrt{5}}{2} \right| + \left| \frac{1+\sqrt{5}}{2} \right|$$

$$= \frac{\sqrt{5}-1}{2} + \frac{1+\sqrt{5}}{2}$$

$$= \sqrt{5}$$

cl $\left[\varepsilon(A_{2n}) = \sqrt{5} \varepsilon(A_n) \right]$

BILAN

La question d'informatique m'était pas facile. En dehors de cela il y avait pas mal de questions accessibles dans cette partie.

Les questions étaient bien découpées et on pouvait facilement admettre un résultat pour poursuivre.

Partie II - encadrement de l'énergie

11.a) Si $i \notin I$ ou $j \notin I$ alors i ou j est isolé et alors $a_{ij} = 0$

Les seuls coefficients a_{ij} éventuellement non nuls sont donc ceux pour lesquels $(i,j) \in I^2$.

$$\text{Dès lors } \sum_{1 \leq i,j \leq n} a_{ij} = \sum_{(i,j) \in I^2} a_{ij}$$

Le graphe étant non orienté et sans boucle la somme des coefficients de A est par propriété égale à 2 fois le nombre d'arêtes.

$$\Leftrightarrow \left[\sum_{1 \leq i,j \leq n} a_{ij} = \sum_{(i,j) \in I^2} a_{ij} = 2m \right]$$

11.b) • Au minimum chaque sommet non isolé est relié à un seul autre sommet non isolé.

Au minimum il y a donc exactement p coefficients a_{ij} égaux à 1, les autres étant nuls.

$$\text{On a alors } \sum_{(i,j) \in I^2} a_{ij} = p$$

$$\text{Dès lors } 2m \geq p \quad \text{donc } 1 \leq \frac{2m}{p}$$

• Au maximum chaque sommet non isolé est relié au $p-1$ autres. Il y a donc $p(p-1)$ coefficients a_{ij} égaux à 1 les autres étant égaux à 0.

$$\text{Dès lors } 2m \leq p(p-1) \quad \text{donc } \frac{2m}{p} \leq p-1$$

$$\Leftrightarrow \left[1 \leq \frac{2m}{p} \leq p-1 \right]$$

12.a) $G(A)$ est non orienté donc A est symétrique.

A est donc diagonalisable donc il existe une matrice P inversible telle que $P^{-1}AP$ soit diagonale.

Si cette matrice était nulle, A serait nulle et tous les points du graphe seraient isolés. C'est faux car $p \geq 2$.

$$\Leftrightarrow \left[\text{il existe une matrice } P \text{ inversible telle que } P^{-1}AP \text{ est une } \right. \\ \left. \text{matrice diagonale non nulle.} \right]$$

12.b) A et D sont semblables, donc selon 4.c) $\text{tr}(A) = \text{tr}(D)$

Or $G(A)$ n'a pas de boucle. Les coefficients diagonaux de A sont donc nuls.

$$\Leftrightarrow \left[\text{tr}(D) = \text{tr}(A) = 0 \right]$$

Soit 12.a) $D \neq \emptyset$ donc D a au moins une valeur propre non nulle. Si tous les λ_k étaient négatifs ou nuls, on aurait $\text{tr}(D) = \sum_{k=1}^p \lambda_k < 0$ c'est absurde car selon 12.b) $\text{tr}(D) = 0$

ce Au moins un des λ_k est strictement positif donc

$$\left[\theta = \max_{1 \leq k \leq n} (\lambda_k) > 0 \right]$$

Soit $k_0 \in [1, p]$ tq $\theta = \lambda_{k_0}$.

$$\text{On a } 2m = \sum_{k=1}^p \lambda_k^2 = (\lambda_{k_0})^2 + \sum_{\substack{k=1 \\ k \neq k_0}}^p \lambda_k^2 \geq (\lambda_{k_0})^2 = \theta^2$$

$$\text{donc } \theta^2 \leq 2m \text{ et } \left[\theta \leq \sqrt{2m} \right]$$

$$\underline{\text{ce}} \left[0 < \theta \leq \sqrt{2m} \right]$$

13. c) Soit $x_1 \dots x_r$ des réels. On a :

$$\forall (i, j) \in [1, r]^2, (x_i - x_j)^2 = x_i^2 - 2x_i x_j + x_j^2 \geq 0$$

$$\text{donc } 2x_i x_j \leq x_i^2 + x_j^2$$

$$\text{Alors } \sum_{1 \leq i, j \leq r} 2x_i x_j \leq \sum_{1 \leq i, j \leq r} (x_i^2 + x_j^2) \quad (*)$$

$$\text{on a } \left(\sum_{i=1}^n x_i \right)^2 = \left(\sum_{i=1}^n x_i \right) \left(\sum_{j=1}^n x_j \right)$$

$$= \sum_{1 \leq i, j \leq r} x_i x_j \quad \left. \vphantom{\sum_{1 \leq i, j \leq r} x_i x_j} \right\} \text{ selon } (*)$$

$$\leq \frac{1}{2} \sum_{1 \leq i, j \leq r} (x_i^2 + x_j^2)$$

$$\leq \frac{1}{2} \left(\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i^2 + \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_j^2 \right)$$

$$\leq \frac{1}{2} \left(\sum_{i=1}^n 2x_i^2 + n \sum_{j=1}^n x_j^2 \right)$$

$$\leq n \sum_{i=1}^n x_i^2$$

$$\underline{\text{ce}} \left[\forall x_1, \dots, x_n \text{ sont des réels } \left(\sum_{i=1}^n x_i \right)^2 \leq n \sum_{i=1}^n x_i^2 \right]$$

13. d) Passons à nouveau $k_0 \in [1, p]$ tq $\theta = \lambda_{k_0}$

$$\text{Alors } \Sigma(A) = \sum_{k=1}^p |\lambda_k| = |\lambda_{k_0}| + \sum_{\substack{k=1 \\ k \neq k_0}}^p |\lambda_k|$$

$\theta > 0$ selon 13.b) donc $|a_{k_0}| = |\theta| = \theta$ et

$$E(A) = \theta + \sum_{\substack{k=1 \\ k \neq k_0}}^p |a_k| \quad (*)$$

De plus selon 13.c) $\left(\sum_{\substack{k=1 \\ k \neq k_0}}^p |a_k| \right)^2 \leq (p-1) \sum_{\substack{k=1 \\ k \neq k_0}}^p a_k^2$

$$\begin{aligned} \text{Enfin } \sum_{\substack{k=1 \\ k \neq k_0}}^p a_k^2 &= \sum_{k=1}^p a_k^2 - a_{k_0}^2 \\ &= 2m - \theta^2 \quad \text{selon 13.b)} \end{aligned}$$

$$\text{Il vient } \left(\sum_{\substack{k=1 \\ k \neq k_0}}^p |a_k| \right)^2 \leq (p-1)(2m - \theta^2)$$

$$\text{donc } \sum_{\substack{k=1 \\ k \neq k_0}}^p |a_k| \leq \sqrt{(p-1)(2m - \theta^2)} \quad (**)$$

de (*) et (**) on déduit : $\left[E(A) \leq \theta + \sqrt{(p-1)(2m - \theta^2)} \right]$

14.a) * On a $P^{-1} = {}^t P$ donc ${}^t P P = I_n$

et $Q = {}^t P$ donc ${}^t Q = P$ et $Q {}^t Q = I_n$

$$\underline{\underline{[Q^{-1} = {}^t Q]}}$$

* $P^{-1} A P = D$ donc $A = P D P^{-1}$

or $P^{-1} = {}^t P = Q$ donc $P = Q^{-1} = {}^t Q$

$$\underline{\underline{[A = {}^t Q D Q]}}$$

$$* {}^t y y = {}^t (Q x) Q x$$

$$= {}^t x {}^t Q Q x$$

$$= {}^t x I_n x \quad \text{car } Q^{-1} = {}^t Q$$

$$= {}^t x x$$

$$\underline{\underline{[{}^t y y = {}^t x x]}}$$

14.b) ${}^t x A x = {}^t x {}^t Q D Q x$ selon 14.a)

$$= {}^t (Q x) D Q x$$

$$= {}^t y D y$$

$$\text{Enfin } {}^t y D y = (y_1 \dots y_m) \begin{pmatrix} d_1 & & \\ & \ddots & \\ & & d_m \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix}$$

$$= (y_1 \dots y_m) \begin{pmatrix} d_1 y_1 \\ \vdots \\ d_m y_m \end{pmatrix} = \sum_{k=1}^m d_k y_k^2$$

$$\underline{\text{Q}} \left[{}^t X A X = {}^t Y D Y = \sum_{k=1}^m \lambda_k y_k^2 \right]$$

$$14.c) * {}^t Y Y = (y_1 \dots y_m) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} = \sum_{k=1}^m y_k^2$$

$$\text{et } {}^t Y Y = {}^t (QX) QX = {}^t X {}^t Q Q X = {}^t X X \quad \text{car } {}^t Q Q = I_m$$

$$\text{donc } {}^t X X = \sum_{k=1}^m y_k^2$$

* D'autre part $\theta = \max_{1 \leq k \leq m} (\lambda_k)$ donc $\forall k \in [1, m] \lambda_k \leq \theta$

$$\text{D'où les } \lambda_k y_k^2 \leq \theta y_k^2 \text{ pour } \forall k \in [1, m]$$

$$\text{donc } \sum_{k=1}^m \lambda_k y_k^2 \leq \sum_{k=1}^m \theta y_k^2 = \theta \sum_{k=1}^m y_k^2 = \theta {}^t Y Y = \theta {}^t X X$$

$$\underline{\text{Q}} \left[{}^t X A X = \sum_{k=1}^m \lambda_k y_k^2 \leq \theta {}^t X X \right]$$

14.b)

15.a) Soit U la matrice colonne de $\mathcal{M}_m(\mathbb{R})$ dont le i ème coefficient vaut 1 si i n'est pas isolé et 0 sinon.

$$\text{Puis } U = \begin{pmatrix} u_1 \\ \vdots \\ u_m \end{pmatrix}$$

$$\text{Alors } A U = \begin{pmatrix} c_1 \\ \vdots \\ c_m \end{pmatrix} \text{ avec } c_i = \sum_{k=1}^m a_{ik} u_k = \sum_{k \in I} a_{ik} u_k + \underbrace{\sum_{k \notin I} a_{ik} u_k}_{=0} = \sum_{k \in I} a_{ik}$$

$$\text{Puis } {}^t U A U = \alpha \text{ avec } \alpha = \sum_{i=1}^m u_i c_i$$

$$= \sum_{i \in I} u_i c_i + \underbrace{\sum_{i \notin I} u_i c_i}_{=0}$$

$$= \sum_{i \in I} c_i$$

$$= \sum_{i \in I} \sum_{k \in I} a_{ik}$$

$$\underline{\text{Q}} \left[{}^t U A U = \sum_{(i,j) \in I^2} a_{ij} = 2m \right]$$

14.a)

$$\text{De plus selon 14.c) } {}^t U A U \leq \theta {}^t U U$$

$$\text{et } {}^t U U = (u_1 \dots u_m) \begin{pmatrix} u_1 \\ \vdots \\ u_m \end{pmatrix} = \sum_{i=1}^m u_i^2 = p \quad (\text{nbre de points non isolés c'est-à-dire tq } u_i = 1)$$

$$\text{On a donc } 2m = {}^t U A U \leq \theta {}^t U U = \theta p \quad \text{donc } \left[\frac{2m}{p} \leq \theta \right] \quad (p > 0)$$

15.b) • $\frac{2m}{p} \geq 1$ selon 11.b) donc $\frac{\sqrt{2m}}{\sqrt{p}} \geq 1$
 puis $\frac{\sqrt{2m}}{p} \geq \frac{1}{\sqrt{p}}$ $\left. \begin{array}{l} \text{puis} \\ \end{array} \right\} x\sqrt{p} > 0$

• $\frac{2m}{p} \leq \theta$ selon 15.a) donc $\frac{\sqrt{2m} \times \sqrt{2m}}{\sqrt{2m}} \leq \theta$
 et $\frac{\sqrt{2m}}{p} \leq \frac{\theta}{\sqrt{2m}}$ $\left. \begin{array}{l} \text{et} \\ \end{array} \right\} \div \sqrt{2m} > 0$

• $\theta \leq \sqrt{2m}$ selon 13.b) donc $\frac{\theta}{\sqrt{2m}} \leq 1$

$\Leftrightarrow \left[\frac{1}{\sqrt{p}} \leq \frac{\sqrt{2m}}{p} \leq \frac{\theta}{\sqrt{2m}} \leq 1 \right]$

16.a) $F: x \mapsto x + \sqrt{(p-1)(1-x^2)}$ est dérivable sur $]0,1[$ en tant que somme et composée de fct^s usuelle $\triangleleft!$ $x \mapsto \sqrt{x}$ n'est pas dérivable en 0.

$$\forall x \in]0,1[\quad F'(x) = 1 + \frac{(p-1)(-2x)}{2\sqrt{(p-1)(1-x^2)}}$$

$$= \frac{2\sqrt{(p-1)(1-x^2)} - (p-1)2x}{2\sqrt{(p-1)(1-x^2)}}$$

$$F'(x) > 0 \Leftrightarrow 2\sqrt{(p-1)(1-x^2)} > 2(p-1)x$$

$$\Leftrightarrow 4(p-1)(1-x^2) > 4(p-1)^2 x^2 \quad \left. \begin{array}{l} \text{sur } \mathbb{R}^+ \text{ et les deux sont } \geq 0 \\ \end{array} \right\} x \mapsto x^2 \text{ est croissante strict}$$

$$\Leftrightarrow 1-x^2 > (p-1)x^2 \quad \left. \begin{array}{l} \text{car } p \geq 2 \\ \end{array} \right\} \div 4(p-1) > 0$$

$$\Leftrightarrow 1 > p x^2$$

$$\Leftrightarrow x < \frac{1}{\sqrt{p}} \quad \left. \begin{array}{l} \text{car } x \in]0,1[\\ \end{array} \right\}$$

\Leftrightarrow F est croissante sur $\left]0, \frac{1}{\sqrt{p}}\right]$ et décroissante sur $\left[\frac{1}{\sqrt{p}}, 1\right]$

16.b) Selon 13.d) $E(A) \leq \theta + \sqrt{(p-1)(2m-\theta^2)}$

$$\text{Avec } \theta + \sqrt{(p-1)(2m-\theta^2)} = \theta + \sqrt{(p-1)2m\left(1 - \left(\frac{\theta}{\sqrt{2m}}\right)^2\right)}$$

$$= \theta + \sqrt{2m} \sqrt{(p-1)\left(1 - \left(\frac{\theta}{\sqrt{2m}}\right)^2\right)}$$

$$= \sqrt{2m} \left(\frac{\theta}{\sqrt{2m}} \sqrt{(p-1)\left(1 - \left(\frac{\theta}{\sqrt{2m}}\right)^2\right)} \right)$$

$$= \sqrt{2m} F\left(\frac{\theta}{\sqrt{2m}}\right)$$

or selon 15.b) $\frac{1}{\sqrt{p}} \leq \frac{\sqrt{2m}}{p} \leq \frac{\theta}{\sqrt{2m}} \leq 1$ et selon 16.a)

F est décroissante $\left[\frac{1}{\sqrt{p}}, 1\right]$

Il vient $F\left(\frac{\theta}{\sqrt{2m}}\right) \leq F\left(\frac{\sqrt{2m}}{p}\right)$

donc $\Sigma(A) = \sqrt{2m} F\left(\frac{\theta}{\sqrt{2m}}\right) \leq \sqrt{2m} F\left(\frac{\sqrt{2m}}{p}\right)$

ce $\left[\Sigma(A) \leq \sqrt{2m} F\left(\frac{\sqrt{2m}}{p}\right) \right]$

$$\begin{aligned} \text{Enfin } \sqrt{2m} F\left(\frac{\sqrt{2m}}{p}\right) &= \sqrt{2m} \left(\frac{\sqrt{2m}}{p} + \sqrt{(p-1)\left(1 - \frac{2m}{p^2}\right)} \right) \\ &= \frac{2m}{p} + \sqrt{(2m)(p-1)\left(\frac{p^2 - 2m}{p^2}\right)} \\ &= \frac{2m}{p} + \frac{1}{p} \sqrt{(p-1)2m(p^2 - 2m)} \end{aligned}$$

ce $\left[\Sigma(A) \leq \frac{2m}{p} + \frac{1}{p} \sqrt{(p-1)2m(p^2 - 2m)} \right] \quad (1)$

17.a) $A = \begin{pmatrix} 0 & & (1) \\ & \ddots & \\ (1) & & 0 \end{pmatrix}$

17.b) $A+I = \begin{pmatrix} 1 & \dots & 1 \\ \vdots & & \vdots \\ 1 & \dots & 1 \end{pmatrix}$ toutes les colonnes sont identiques.

on a donc $\text{rg}(A+I) = 1 \neq n$ donc -1 est valeur propre de A .
De plus, cela le thme du rang $\dim(\text{ker}(A-I)) = n-1$

ce $\left[-1 \text{ est valeur propre de } A \text{ et } \dim(E_{-1}(A)) = n-1 \right]$

17.c) Je pose $X = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$. Je remarque que $X \neq \theta$ et que $AX = (n-1)X$
donc $\left[n-1 \text{ est valeur propre de } A \text{ et } X \text{ est un vecteur propre associé.} \right]$

La somme des dimensions des espaces propres de A ne peut pas dépasser n donc il n'y a pas d'autres valeurs propres.

Dès lors $S_p(A) = \{-1, n-1\}$ avec $\dim(E_{-1}(A)) = n-1$ et $\dim(E_{n-1}(A)) = 1$.

A est donc semblable à $\begin{pmatrix} -1 & & (0) \\ & \ddots & \\ (0) & -1 & n-1 \end{pmatrix}$

Alors $\Sigma(A) = \underbrace{1 + \dots + 1}_{n-1} + n-1 = 2(n-1)$

ce $\left[\Sigma(A) = 2(n-1) \right]$

D'autre part $m = \frac{n(n-1)}{2}$ et $p = n$

$$\begin{aligned} \text{donc } \frac{2m}{p} + \frac{1}{p} \sqrt{(p-1)2m(p^2-2m)} &= \frac{n(n-1)}{n} + \frac{1}{n} \sqrt{(n-1)2 \frac{n(n-1)}{2} (n^2 - n(n-1))} \\ &= n-1 + \frac{1}{n} \sqrt{n^2(n-1)^2} \\ &= n-1 + \frac{n(n-1)}{n} \\ &= 2(n-1) \end{aligned}$$

Q.E.D. [L'inégalité (1) est une égalité dans le cas particulier]

18. def degMax(A):

$n, m = n \times \text{shape}(A)$

$d = 0$

for i in range(m):

$s = 0$

for j in range(m):

$s = s + A[i][j]$

\neq valeur du degré du sommet i

if $d < s$:

$d = s$

\neq valeur du degré maximum

return d

19.a) Soit $j \in \{1, \dots, p\}$

$$\begin{aligned} |a_j|(\alpha + \beta) - a_j^2 - \alpha\beta &= |a_j|(\alpha + \beta) - (a_j^2 - \alpha\beta) \\ &= |a_j|(\alpha + \beta - |a_j|) - \alpha\beta \end{aligned}$$

or $\alpha = \min_{1 \leq k \leq n} (|a_k|)$ donc $\alpha \leq |a_j|$ et $-\alpha\beta \geq -\alpha|a_j|$

$$\begin{aligned} \text{il vient : } |a_j|(\alpha + \beta) - a_j^2 - \alpha\beta &\geq |a_j|(\alpha + \beta - |a_j|) - \alpha|a_j| \\ &\geq |a_j|(\beta - |a_j|) \end{aligned}$$

Enfin $\beta = \max_{1 \leq k \leq n} (|a_k|)$ donc $\beta \geq |a_j|$ et $\beta - |a_j| \geq 0$

Q.E.D. [$\forall j \in \{1, \dots, p\} \quad |a_j|(\alpha + \beta) - a_j^2 - \alpha\beta \geq 0$ donc $|a_j|(\alpha + \beta) \geq a_j^2 + \alpha\beta$]

19.b) $E(A) = \sum_{j=1}^p |a_j|$

donc $(\alpha + \beta)E(A) = \sum_{j=1}^p (\alpha + \beta)|a_j| \leq \sum_{j=1}^p (a_j^2 + \alpha\beta)$ selon 19.a)

dès lors $(\alpha + \beta)E(A) \leq \sum_{j=1}^p a_j^2 + p\alpha\beta$

Enfin selon 5.b) $\text{tr}(A^2) = \sum_{k=1}^m \lambda_k^2 = \sum_{k=1}^p \lambda_k^2$ (les autres termes sont nuls)

$$\underline{\underline{}} \left[(\alpha + \beta) \varepsilon(A) \leq \text{tr}(A^2) + p\alpha\beta \right]$$

selon 13.b) $\text{tr}(A^2) = \sum_{k=1}^p d_k^2 = 2m$

Donc $(\alpha + \beta) \varepsilon(A) \leq 2m + p\alpha\beta$

$$\underline{\underline{}} \left[\varepsilon(A) \leq \frac{2m + p\alpha\beta}{\alpha + \beta} \right]$$

19.c) $\varphi: t \mapsto \frac{a+bt}{b+t}$ est dérivable sur \mathbb{R}^+ comme fraction rationnelle

et $\forall t \in \mathbb{R}^+ \quad \varphi'(t) = \frac{b(b+t) - (a+bt)}{(b+t)^2}$
 $= \frac{b^2 + bt - a - bt}{(b+t)^2}$
 $= \frac{b^2 - a}{(b+t)^2} \geq 0$ car $b^2 \geq a$

Il en résulte $\left[\varphi \text{ est croissante sur } \mathbb{R}^+ \right]$

19.d) Selon 13.b) $\sum_{k=1}^p \lambda_k^2 = 2m$

$\beta = \max_{1 \leq k \leq n} |\lambda_k|$ donc $\forall k \in \{1, \dots, p\} \quad |\lambda_k| \leq \beta$ (pu) $\lambda_k^2 \leq \beta^2$

Alors $2m = \sum_{k=1}^p \lambda_k^2 \leq \sum_{k=1}^p \beta^2 = p\beta^2$

$$\underline{\underline{}} \left[2m \leq p\beta^2 \right]$$

selon 19.b) $\varepsilon(A) \geq \frac{2m + p\alpha\beta}{\alpha + \beta} = p \cdot \frac{\frac{2m}{p} + \alpha\beta}{\alpha + \beta}$

$= p \varphi(\alpha)$ avec $a = \frac{2m}{p}$ et $b = \beta$

on a $a \leq b^2$ car $2m \leq p\beta^2$ donc selon 19.b) φ est croissante sur \mathbb{R}^+ .

Il en résulte $\forall \alpha \in \mathbb{R}^+ \quad \varphi(\alpha) \geq \varphi(0) = \frac{\frac{2m}{p}}{\beta} = \frac{2m}{p\beta}$

(pu) $\varepsilon(A) \geq p \cdot \frac{2m}{p\beta} = \frac{2m}{\beta}$

$$\underline{\underline{}} \left[\varepsilon(A) \geq \frac{2m}{\beta} \right]$$

20.a) X est un vecteur propre de A associé à λ tq $|\lambda| = \beta$

On a donc $X \neq \theta$ et $AX = \lambda X$

$A = (a_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$ et $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ le coefficient de la i ème ligne de AX est donc $\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j$ qui est égal à λx_i

$$\text{Dès lors } \beta |x_i| = |\lambda| |x_i| = |\lambda x_i| = \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \right|$$

Selon l'inégalité triangulaire $\beta |x_i| \leq \sum_{j=1}^n |a_{ij}| |x_j| = \sum_{j=1}^n a_{ij} |x_j|$ (*)

$\forall j \in [1, n] \quad |x_j| \leq M$ où $M = \max_{1 \leq j \leq n} |x_j|$ les a_{ij} sont positifs

$$\text{donc } a_{ij} |x_j| \leq M a_{ij}$$

$$\text{Alors } \sum_{j=1}^n a_{ij} |x_j| \leq M \sum_{j=1}^n a_{ij}$$

Enfin $\sum_{j=1}^n a_{ij} = \text{deg}(i) \leq d$ car d est le degré maximum

$$\text{donc } \sum_{j=1}^n a_{ij} |x_j| \leq M \cdot d = d \cdot \max_{1 \leq j \leq n} |x_j| \quad (**)$$

⊆ Selon (*) et (**) on a : $\left[\forall i \in [1, n] \quad \beta |x_i| \leq d \max_{1 \leq j \leq n} |x_j| \right]$

20.b) Pour $\forall i \in [1, n] \quad \beta |x_i| \leq d \max_{1 \leq j \leq n} |x_j|$

$$\text{donc } \max_{1 \leq i \leq n} (\beta |x_i|) \leq d \max_{1 \leq j \leq n} |x_j|$$

$$\text{ie } \beta \max_{1 \leq i \leq n} |x_i| \leq d \max_{1 \leq j \leq n} |x_j|$$

Enfin $X \neq \theta$ donc $\max_{1 \leq i \leq n} |x_i| \neq 0$ d'où $\left[\beta \leq d \right]$

$$\text{on a donc } \frac{1}{\beta} \geq \frac{1}{d} \quad \text{donc } \frac{2m}{\beta} \geq \frac{2m}{d} \quad (2m > 0)$$

$$\text{⊆ selon 19.d) } \varepsilon(A) \geq \frac{2m}{\beta} \geq \frac{2m}{d}$$

De plus $d \leq p-1$ car au maximum chaque sommet non isolé est relié aux $p-1$ autres. Donc $\left[\varepsilon(A) \geq \frac{2m}{d} \geq \frac{2m}{p-1} \right]$ (2)

20.c) on considère le graphe $\overset{1}{\bullet} \longrightarrow \overset{2}{\bullet}$

Alors $p=2$, $m=1$ et $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$

Sont $\lambda \in \mathbb{R}$. λ est valeur pro de A $\Leftrightarrow \det(A - \lambda I_2) = 0$
 $\Leftrightarrow \det \begin{pmatrix} -\lambda & 1 \\ 1 & -\lambda \end{pmatrix} = 0$
 $\Leftrightarrow \lambda^2 - 1 = 0$

on a donc $\text{Sp}(A) = \{-1, 1\}$

Alors $E(A) = \sum_{\lambda \in \text{Sp}(A)} |\lambda| = |-1| + |1| = 2$

et $\frac{2m}{p-1} = \frac{2 \times 1}{2-1} = 2$

Ce [Dans ce cas particulier l'inégalité (2) est une égalité.]

BILAN

Cette troisième partie ne comportait pas de grosses difficultés. Les questions s'enchaînaient bien et quite à admettre certains résultats on pouvait avancer loin dans cette partie.

BILAN GÉNÉRAL

Sauf erreur c'est la première fois au XXI^{ème} siècle qu'un sujet de français ne comporte pas de probabilités.

Le sujet était intéressant, bien construit, avec beaucoup de questions accessibles. La partie II était la plus délicate.

Un étudiant sérieux pouvait avancer dans le sujet sans être brillant. La qualité de la note finale sera fonction du nombre de questions traitées.