# CONCOURS MINES-PONTS 2023 MATHÉMATIQUES 1 - PC

### Pierre-Paul TACHER

This document is published under the Creative Commons Attribution-NonCommercial-ShareAlike 4.0 International license. © ① ⑤ ②

# 1.

Supposons  $S \in S_n^+(\mathbb{R})$ . On rappelle que les valeurs propres d'une matrices  $S \in S_n^+(\mathbb{R})$  sont réelles; soit  $\lambda \in \mathbb{R}$  une valeur propre de S, et  $X \not= 0$  un vecteur propre associé

$$\langle SX, X \rangle = (SX)^T X$$
$$= \lambda X^T X$$
$$= \lambda \|X\|^2$$

Ainsi,

$$\lambda = \frac{\langle SX, X \rangle}{\|X\|^2} \geqslant 0$$

Cela montre que  $Sp(S) \subset \mathbb{R}^+$ .

Réciproquemment, supposons  $Sp(S) \subset \mathbb{R}^+$ . On peut diagonaliser en base orthonormale

$$S = Q \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{bmatrix} Q^T$$
$$= QDQ^T$$

avec Q orthogonale et  $(\lambda_1, \lambda_2, \dots \lambda_n) \in (\mathbb{R}^+)^n$ .

$$\forall X \in M_{n,1}(\mathbb{R}), \quad \langle SX, X \rangle = X^T S X$$

$$= X^T Q D Q^T X$$

$$= (Q^T X)^T D Q^T X$$

$$= Q^T X^T D Q^T X$$

$$= \sum_{i=1}^n \lambda_i y_i^2 \geqslant 0$$

οù

$$Q^T X = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

On a bien  $S \in S_n^+(\mathbb{R})$ .

Soit 
$$(S_1, S_2) \in S_n^+(\mathbb{R})^2$$
. Soit  $t \in [0, 1]$ .

$$\forall X \in M_{n,1}(\mathbb{R}), \quad \langle ((1-t)S_1 + tS_2)X, X \rangle = X^T S X$$

$$= (1-t)\langle \underbrace{S_1 X, X}_{\geqslant 0} + t \underbrace{\langle S_2 X, X}_{\geqslant 0} \rangle \geqslant 0$$

Cette dernière quantité est positive par convexité de l'ensemble  $\mathbb{R}^+$ . Donc  $(1-t)S_1 + tS_2 \in S_n^+(\mathbb{R})$  et  $S_n^+(\mathbb{R})$  est convexe.

Similairement, soit  $(S_1, S_2) \in S_n^{++}(\mathbb{R})^2$ . Soit  $t \in [0, 1]$ .

$$\forall X \in M_{n,1}(\mathbb{R}) \setminus \{0\}, \quad \langle ((1-t)S_1 + tS_2)X, X \rangle = X^T S X$$

$$= (1-t)\langle \underbrace{S_1 X, X}_{>0} + t \underbrace{\langle S_2 X, X \rangle}_{>0} > 0$$

Cette dernière quantité est strictement positive par convexité de l'ensemble  $\mathbb{R}^{+*}$ . Donc  $(1-t)S_1 + tS_2 \in S_n^{++}(\mathbb{R})$  et  $S_n^{++}(\mathbb{R})$  est convexe.

Ces ensembles ne sont pas des espaces vectoriels puisqu'ils contiennent  $I_n$  mais pas  $-I_n$ .

3.

Soit  $A \in S_n^{++}(\mathbb{R})$ . La diagonalisation en base orthonormale peut s'écrire

$$A = U \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{bmatrix} U^T$$

$$= U \begin{bmatrix} \sqrt{\lambda_1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sqrt{\lambda_2} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \sqrt{\lambda_n} \end{bmatrix} \underbrace{U^T U}_{=I_n} \begin{bmatrix} \sqrt{\lambda_1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sqrt{\lambda_2} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \sqrt{\lambda_n} \end{bmatrix} U^T$$

$$= S^2$$

avec U orthogonale et  $(\lambda_1, \lambda_2, \dots \lambda_n) \in (\mathbb{R}^{+*})^n$ . La matrice

$$S = U \begin{bmatrix} \sqrt{\lambda_1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sqrt{\lambda_2} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \sqrt{\lambda_n} \end{bmatrix} U^T$$
$$= U \begin{bmatrix} \sqrt{\lambda_1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sqrt{\lambda_2} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \sqrt{\lambda_n} \end{bmatrix} U^{-1}$$

est une matrice symétrique réelle vérifiant  $Sp(S) = \{\sqrt{\lambda_1}, \sqrt{\lambda_2}, \dots, \sqrt{\lambda_n}\} \subset \mathbb{R}^{+*}$  et donc  $S \in S_n^{++}(\mathbb{R})$ .

4.

La propriété est triviale pour p=1 et correspond à la définition de la convexité d'une fonction pour p=2. Soit maintenant p>2. si  $\lambda_p=1$  on est ramené au cas trivial p=1 donc on peut

supposer  $\lambda_p < 1$ . On peut ainsi écrire:

$$\sum_{j=1}^{p} \lambda_j x_j = (1 - \lambda_p) \sum_{j=1}^{p-1} \underbrace{\frac{\lambda_j}{1 - \lambda_p}}_{\lambda'_j} x_j + \lambda_p x_p$$

En appliquant une première fois la propriété avec p=2 on obtient:

$$f(\sum_{j=1}^{p} \lambda_j x_j) \leqslant (1 - \lambda_p) f(\sum_{j=1}^{p-1} \frac{\lambda_j}{1 - \lambda_p} x_j) + \lambda_p f(x_p)$$

En appliquant une deuxième fois la propriété (hypothèse de récurrence) puisqu'on remarque que  $\sum_{j=1}^{p-1} \lambda_j' = 1$ ,

$$f(\sum_{j=1}^{p} \lambda_j x_j) \leqslant (1 - \lambda_p) \sum_{j=1}^{p-1} \frac{\lambda_j}{1 - \lambda_p} f(x_j) + \lambda_p f(x_p)$$

$$= \sum_{j=1}^{p-1} \lambda_j f(x_j) + \lambda_p f(x_p)$$

$$= \sum_{j=1}^{p} \lambda_j f(x_j)$$

Ainsi la propriété est vraie au rang p et on peut conclure.

**5**.

La fonction  $f: x \mapsto -\ln x$  est de classe  $C^2$  sur  $\mathbb{R}^{+*}$  et

$$\forall x \in \mathbb{R}^{+*}, \quad f''(x) = \frac{1}{x^2} \geqslant 0$$

ce qui montre que la fonction est convexe sur  $\mathbb{R}^{+*}$ . Soit  $(\lambda_1, \lambda_2, \dots \lambda_n) \in (\mathbb{R}^+)^n$  les valeurs propres de M répétées avec leur ordre de multiplicité. On a

$$\operatorname{Tr} M = \sum_{i=1}^{n} \lambda_{i}$$
$$\det M = \prod_{i=1}^{n} \lambda_{i}$$

Si  $\exists i \in [1, n]$ ,  $\lambda_i = 0$ , la propriété est triviale. On peut maintenant supposer que  $(\lambda_1, \lambda_2, \dots \lambda_n) \in (\mathbb{R}^{+*})^n$ . On applique alors le résultat de la question précédente à la fonction f

$$f(\sum_{j=1}^{p} \frac{1}{n} \lambda_{j}) \leqslant \sum_{j=1}^{p} \frac{1}{n} f(\lambda_{j})$$

$$\Leftrightarrow -\ln(\sum_{j=1}^{n} \frac{1}{n} \lambda_{j}) \leqslant -\sum_{j=1}^{n} \frac{1}{n} \ln(\lambda_{j})$$

$$\Leftrightarrow -\ln(\sum_{j=1}^{n} \frac{1}{n} \lambda_{j}) \leqslant -\frac{1}{n} \sum_{j=1}^{n} \ln(\lambda_{j})$$

$$\Leftrightarrow \ln(\sum_{j=1}^{n} \frac{1}{n} \lambda_{j}) \geqslant \frac{1}{n} \sum_{j=1}^{n} \ln(\lambda_{j})$$

$$\Leftrightarrow \ln(\sum_{j=1}^{n} \frac{1}{n} \lambda_{j}) \geqslant \frac{1}{n} \ln(\prod_{j=1}^{n} \lambda_{j})$$

$$\Leftrightarrow \ln(\sum_{j=1}^{n} \frac{1}{n} \lambda_{j}) \geqslant \ln(\prod_{j=1}^{n} \lambda_{j}^{\frac{1}{n}})$$

$$\Leftrightarrow \frac{1}{n} \sum_{j=1}^{n} \lambda_{j} \geqslant (\prod_{j=1}^{n} \lambda_{j})^{\frac{1}{n}}$$

$$\Leftrightarrow \frac{\text{Tr} M}{n} \geqslant (\det M)^{\frac{1}{n}}$$

ce qui est le résultat demandé.

6.

Soit  $M \in S_n^+(\mathbb{R})$ . La diagonalisation en base orthonormale peut s'écrire

$$M = U \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{bmatrix} U^T$$
$$= UDU^T$$

avec U orthogonale et  $(\lambda_1, \lambda_2, \dots \lambda_n) \in (\mathbb{R}^+)^n$ .

$$\operatorname{Tr} M^{T} M = \operatorname{Tr} U D \underbrace{U^{T} U}_{=I_{n}} D U^{T}$$

$$= \operatorname{Tr} U D^{2} U^{T}$$

$$= \operatorname{Tr} D^{2} U^{T} U$$

$$= \operatorname{Tr} D^{2}$$

$$= \sum_{i=1}^{n} \lambda_{i}^{2}$$

Donc

$$||M|| = \sqrt{\sum_{i=1}^{n} \lambda_i^2}$$

On peut noter que le résultat précédent est valable pour les matrices de  $S_n(\mathbb{R})$ . Ensuite, en notant  $\rho(M) = \max\{|\lambda_1|, |\lambda_2|, \dots, |\lambda_n|\}$ , on a

$$||M|| = \sqrt{\sum_{i=1}^{n} \lambda_i^2}$$

$$\geqslant \sqrt{\rho(M)^2}$$

$$= \rho(M)$$

De plus, la diagonalisation de la matrice  $M - \det^{\frac{1}{n}}(M)I_n$  s'obtient facilement à l'aide de celle de M:

$$M - (\det M)^{\frac{1}{n}} I_n = U \begin{bmatrix} \lambda_1 - \det^{\frac{1}{n}}(M) & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 - \det^{\frac{1}{n}}(M) & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_n - \det^{\frac{1}{n}}(M) \end{bmatrix} U^T$$
$$= U(D - (\det M)^{\frac{1}{n}} I_n) U^T$$

ce qui permet en particulier de déterminer son spectre. On peut maintenant appliquer directement la formule de l'énoncé aux valeurs propres de  $M \in S_n^+(\mathbb{R}) \setminus \{0\}$ :

$$2\rho(M)(\frac{\operatorname{Tr} M}{n} - (\det M)^{\frac{1}{n}}) \geqslant \frac{1}{n} ||M - (\det M)^{\frac{1}{n}} I_n||^2$$

Comme  $\rho(M) > 0$ ,

$$\frac{\operatorname{Tr} M}{n} - (\det M)^{\frac{1}{n}} \geqslant \frac{\left\| M - (\det M)^{\frac{1}{n}} I_n \right\|^2}{2n\rho(M)}$$
$$\geqslant \frac{\left\| M - (\det M)^{\frac{1}{n}} I_n \right\|^2}{2n\|M\|}$$

8.

On commence par suivre l'indication de l'énoncé en utilisant le résultat de la question 3:

$$A = S^{2}$$

$$= U \begin{bmatrix} \lambda_{1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_{2} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_{n} \end{bmatrix} U^{T}$$

$$= U \begin{bmatrix} \sqrt{\lambda_{1}} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sqrt{\lambda_{2}} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \sqrt{\lambda_{n}} \end{bmatrix} \underbrace{U^{T}U}_{=I_{n}} \begin{bmatrix} \sqrt{\lambda_{1}} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sqrt{\lambda_{2}} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \sqrt{\lambda_{n}} \end{bmatrix} U^{T}$$

$$= UD_{1}D_{1}U^{T}$$

$$= (UD_{1})(UD_{1})^{T}$$

On est alors tenté de choisir  $Q' = UD_1$  pour répondre à la question posée; toutefois il n'y a peu de chance que ce choix fournisse la forme souhaitée pour la matrice B car on ne l'a pas fait encore

intervenir dans le raisonnement. Essayons:

$$\begin{split} Q'^{-1}B(Q'^T)^{-1} &= (UD_1)^{-1}B((UD_1)^T)^{-1} \\ &= D_1^{-1}U^{-1}B((U^T)^{-1}((D_1^T)^{-1} \\ &= D_1^{-1}U^TBUD_1^{-1} \\ &= B' \end{split}$$

Cette matrice B' n'est a priori pas diagonale, par contre elle est symétrique et donc orthogonalement semblable à une matrice diagonale D:

$$\exists V \in O_n(\mathbb{R}), \quad B' = VDV^T$$

On peut alors voir que

$$\forall W \in O_n(\mathbb{R}), \quad A = UD_1 \underbrace{WW^T}_{=I_n} D_1 U^T$$
$$= (UD_1 W)(UD_1 W)^T$$

Le choix qui s'impose est donc W = V, soit  $Q = Q'V = UD_1V \in GL_n(\mathbb{R})$ :

$$Q^{-1}B(Q^T)^{-1} = V^T Q'^{-1}B(Q'^T)^{-1}V$$
  
=  $V^T B'V$   
=  $D$ 

On a

$$B \in S_n^{++}(\mathbb{R}) \Leftrightarrow \forall X \in M_{n,1}(\mathbb{R}) \setminus \{0\}, \quad X^T B X > 0$$
  
$$\Leftrightarrow \forall X \in M_{n,1}(\mathbb{R}) \setminus \{0\}, \quad X^T Q D Q^T X > 0$$
  
$$\Leftrightarrow \forall X \in M_{n,1}(\mathbb{R}) \setminus \{0\}, \quad (Q^T X)^T D (Q^T X) > 0 \qquad \textcircled{1}$$

Comme  $Q^T \in GL_n(\mathbb{R})$ , on a

$$Q^T M_{n,1}(\mathbb{R}) \setminus \{0\} = \{QX, X \in M_{n,1}(\mathbb{R}) \setminus \{0\}\}$$
$$= M_{n,1}(\mathbb{R}) \setminus \{0\}$$

Ainsi

Soit  $(\lambda_1, \lambda_2, \dots \lambda_n) \in (\mathbb{R}^{+*})^n$  les valeurs propres de D répétées avec leur ordre de multiplicité. La décomposition précédente permet d'écrire

$$A + B = QQ^{T} + QDQ^{T}$$

$$= Q(I_{n} + \begin{bmatrix} \lambda_{1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_{2} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_{n} \end{bmatrix})Q^{T}$$

$$= Q\begin{bmatrix} 1 + \lambda_{1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 + \lambda_{2} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 + \lambda_{n} \end{bmatrix}Q^{T}$$

puis

$$\det (A + B) = QQ^T + QDQ^T$$

$$= \det Q \det \begin{bmatrix} 1 + \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 + \lambda_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 + \lambda_n \end{bmatrix} \det Q^T$$

$$= \det Q^2 (\prod_{i=1}^n (1 + \lambda_i))$$

$$(\det A)^{\frac{1}{n}} + (\det B)^{\frac{1}{n}} = \det Q^{\frac{2}{n}} (1 + (\prod_{i=1}^{n} \lambda_i)^{\frac{1}{n}})$$

Donc:

$$(\det(A+B))^{\frac{1}{n}} \geqslant (\det A)^{\frac{1}{n}} + (\det B)^{\frac{1}{n}} \Leftrightarrow \det Q^{\frac{2}{n}} (\prod_{i=1}^{n} (1+\lambda_i))^{\frac{1}{n}} \geqslant \det Q^{\frac{2}{n}} (1+(\prod_{i=1}^{n} \lambda_i)^{\frac{1}{n}})$$

$$\Leftrightarrow \qquad (\prod_{i=1}^{n} (1+\lambda_i))^{\frac{1}{n}} \geqslant (1+(\prod_{i=1}^{n} \lambda_i)^{\frac{1}{n}}) \qquad (>0)$$

$$\Leftrightarrow \qquad \ln(\prod_{i=1}^{n} (1+\lambda_i))^{\frac{1}{n}} \geqslant \ln(1+(\prod_{i=1}^{n} \lambda_i)^{\frac{1}{n}})$$

$$\Leftrightarrow \qquad \frac{1}{n} \ln \prod_{i=1}^{n} (1+\lambda_i) \geqslant \ln(1+e^{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \ln \lambda_i})$$

$$\Leftrightarrow \qquad \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \ln(1+\lambda_i) \geqslant \ln(1+e^{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \ln \lambda_i})$$

$$\Leftrightarrow \qquad \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \ln(1+e^{\ln \lambda_i}) \geqslant \ln(1+e^{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \ln \lambda_i})$$

Un peu d'observation convainc que le dernière inégalité est la traduction (en utilisant le résultat de 4 avec  $x_i = \ln \lambda_i$ ) de la convexité de la fonction  $g: x \mapsto \ln(1 + e^x)$ , démontrée dans la question 9.

On applique la question précédente qui nous donne l'inégalité

$$(\det((1-t)A + tB))^{\frac{1}{n}} \ge (\det(1-t)A)^{\frac{1}{n}} + (\det tB)^{\frac{1}{n}}$$
$$= (1-t)(\det A)^{\frac{1}{n}} + t(\det B)^{\frac{1}{n}}$$

où l'on a utilisé la multilinéarité du déterminant.

Vu l'allure du résultat avec les t en exposant et le produit des déterminants, il semble naturel à ce stade d'essayer de prendre le ln de l'inégalité:

$$\frac{1}{n}\ln\det\left((1-t)A + tB\right) \geqslant \ln\left[(1-t)(\det A)^{\frac{1}{n}} + t(\det B)^{\frac{1}{n}}\right]$$
 ②

La fonction ln est concave sur  $\mathbb{R}^{+*}$ , donc

On a donc montré

$$\forall t \in [0, 1], \quad \frac{1}{n} \ln \det ((1 - t)A + tB) \geqslant \frac{1}{n} \ln ((\det A)^{(1 - t)} (\det B)^t)$$

$$\Leftrightarrow \quad \forall t \in [0, 1], \quad \ln \det ((1 - t)A + tB) \geqslant \ln ((\det A)^{(1 - t)} (\det B)^t)$$

$$\Leftrightarrow \quad \forall t \in [0, 1], \quad \det ((1 - t)A + tB) \geqslant (\det A)^{(1 - t)} (\det B)^t$$

A noter que le sens qu'il faut donner à l'expression  $\det A^{(1-t)} \det B^t$  de l'énoncé n'est pas trés clair pour  $t \notin \mathbb{Z}$ .

### 12.

La démonstration dans la question précédente a montré que

$$\forall t \in [0,1] \quad \forall (A,B) \in (S_n^{++}(\mathbb{R}))^2, \quad \ln \det \left( (1-t)A + tB \right) \geqslant (1-t)\ln \left( \det A \right) + t\ln \left( \det B \right)$$
 i.e. la fonction  $\ln \circ \det$  est concave sur  $S_n^{++}(\mathbb{R})$ .

# 13.

On rappelle que le polynôme caractéristique de la matrice A est:

$$P_A(t) = \det (A - tI_n)$$
$$= (-1)^n \prod_{i=1}^n (t - \lambda_i)$$

CONCOURS MINES-PONTS 2023

où les  $\lambda_i$  sont les valeurs propres de A. Donc,

$$\forall t \in \mathbb{R}^*, \quad \prod_{i=1}^n (1 + \lambda_i t) = \prod_{i=1}^n t (\frac{1}{t} + \lambda_i t)$$

$$= (-1)^n t^n \prod_{i=1}^n (-\frac{1}{t} - \lambda_i t)$$

$$= (-1)^n t^n (-1)^n P_A(-\frac{1}{t})$$

$$= t^n \det (A + \frac{1}{t} I_n)$$

$$= t^n \det (A + \frac{1}{t} I_n)$$

$$= t^n (\frac{1}{t})^n \det (tA + I_n) \quad \text{@}$$

$$= g(t)$$

On a utilisé la multilinéarité du déterminant (ou linéarité par rapport aux colonnes) en  $\ 3$ . L'égalité est bien sur toujours vraie pour t=0. g est donc une fonction polynôme, de classe  $C^{\infty}$  sur  $\mathbb{R}$ .

### 14.

Puisque  $A \in S_n^{++}(\mathbb{R})$ , on a  $\forall i \in [1, n]$ ,  $\lambda_i > 0$ . Donc,  $\forall t \in \mathbb{R}^+$ ,  $(1 + \lambda_i t) > 0$  et g(t) > 0 et:

$$\ln g(t) = \ln \prod_{i=1}^{n} (1 + \lambda_i t)$$

$$= \sum_{i=1}^{n} \ln(1 + \lambda_i t)$$

$$\leqslant \sum_{i=1}^{n} \lambda_i t \qquad (\ln(1+x) \leqslant x) \oplus$$

$$= t \sum_{i=1}^{n} \lambda_i$$

On a utilisé une inégalité (de convexité) bien connue en 4.

### 15.

On pose  $A = (a_{ij})_{(i,j) \in [1,n]^2}$  et  $M = (m_{ij})_{(i,j) \in [1,n]^2}$ . Il suffit de revenir à la formule de Leibniz du déterminant

$$f_A(t) = \sum_{\sigma \in \mathfrak{S}_n} \operatorname{sgn}(\sigma) \prod_{i=1}^n (a_{i,\sigma(i)} + t m_{i,\sigma(i)})$$

où  $\mathfrak{S}_n$  est le groupe des permutations de  $[\![1,n]\!]$  et  $\mathrm{sgn}(\sigma) \in \{-1,1\}$  la signature de  $\sigma$ , pour voir que la fonction  $f_A$  est une fonction polynôme; elle est donc de classe  $C^{\infty}$  sur  $\mathbb{R}$ .

On peut aussi remarquer que

$$f_A(t) = \det(A + tM) = \det(A(I_n + tA^{-1}M))$$
  
=  $\det(A) \det(I_n + tA^{-1}M)$ 

et utiliser la question 13.

### 16.

On peut déjà noter que si M=0, c'est évident donc on suppose dans la suite de la question que  $M\neq 0$ .

Puisque A et M sont symétriques, A+tM l'est aussi. De plus si on reprend la décomposition et les notations de la question 8 avec  $B=M\in S_n(\mathbb{R})$ ,

$$A + tM = QQ^{T} + tQDQ^{T}$$

$$= Q \begin{bmatrix} 1 + \lambda_{1}t & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 + \lambda_{2}t & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 + \lambda_{n}t \end{bmatrix} Q^{T}$$

$$\forall X \in M_{n,1}(\mathbb{R}), \quad \langle (A+tM)X, X \rangle = X^T (A+tM)X$$

$$= X^T Q \begin{bmatrix} 1+\lambda_1 t & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1+\lambda_2 t & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1+\lambda_n t \end{bmatrix} Q^T X$$

$$= \sum_{i=1}^n (1+\lambda_i t) y_i^2$$

οù

$$Q^T X = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

La quantité  $\sum_{j=1}^{n} (1+\lambda_i t) y_i^2$  est strictement positive si on s'arrange pour que  $\forall i \in [\![1,n]\!], \quad 1+\lambda_i t>0$  et  $\exists i \in [\![1,n]\!]^2, \quad yi \neq 0$ . La deuxième condition est vérifiée si  $X \neq 0$  car  $Q \in GL_n(\mathbb{R})$ . Pour la première, il suffit de se restreindre à des petites valeurs de t, précisément

$$\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, \quad 1 + \lambda_i t > 0 \Leftarrow |t| < \min_{\substack{i \in \llbracket 1, n \rrbracket \\ \lambda_i \neq 0}} \frac{1}{|\lambda_i|} = \frac{1}{\max_{\substack{i \in \llbracket 1, n \rrbracket \\ \lambda_i \neq 0}} |\lambda_i|} = \frac{1}{\rho(D)} = \epsilon_0 > 0$$

où  $\rho(D)$  est le rayon spectral défini en 7.

On a donc démontré:

$$\forall t \in ] -\epsilon_0, \epsilon_0[ \quad \forall X \in M_{n,1}(\mathbb{R}) \setminus \{0\}, \quad \langle (A+tM)X, X \rangle = \sum_{j=1}^n (1+\lambda_j t) y_i^2 > 0$$

i.e.

$$\forall t \in ]-\epsilon_0, \epsilon_0[, \quad A+tM \in S_n^{++}$$

17.

$$A + tM = A(I_n + A^{-1}M)$$

donc

$$f_A(t) = \det(A + tM) = \det(A(I_n + tA^{-1}M))$$
  
=  $\det(A) \det(I_n + tA^{-1}M)$ 

En notant  $A^{-1}M = (c_{ij})_{(i,j) \in [1,n]^2}$ ,

$$I_n + tA^{-1}M = \begin{bmatrix} 1 + c_{11}t & c_{12}t & \dots & c_{nn}t \\ c_{21}t & 1 + c_{22}t & \dots & c_{2n}t \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{n1}t & c_{n2}t & \dots & 1 + c_{nn}t \end{bmatrix}$$

Quand on calcule le déterminant de cette matrice en utilisant la formule de Leibniz, les seuls termes de degré 1 en t sont obtenus en restant sur la diagonale (terme correspondant à  $\sigma = id$  dans la formule), on choisit une et une seule fois un  $c_{ii}t$  que l'on multiplie par les seuls termes constants restants à savoir les 1 (les seuls éléments constants dans la matrice sont les 1 de la diagonale et éventuellement des 0). Dans la fonction polynomiale  $\det(I_n + A^{-1}Mt)$ , le terme de degré 1 en t est

$$c_{11}t \times \underbrace{1 \times \cdots \times 1}_{n-1 \text{ fois}} + 1 \times c_{22}t \times 1 \times \cdots \times 1 + \cdots + 1 \times \cdots \times 1 \times c_{nn}t = t \sum_{i=1}^{n} c_{ii}$$
$$= \operatorname{Tr}(A^{-1}M)t$$

Il est clair que le terme constant dans  $\det(I_n + A^{-1}Mt)$  s'obtient d'une seule manière et vaut 1 (c'est  $\det I_n$ ).

Alternativement on pouvait se servir de la formule de la question 13.

On a donc

$$\det(I_n + tA^{-1}M) = 1 + \text{Tr}(A^{-1}M)t + \alpha t^2 + \dots + \beta t^n$$

puis,

$$f_A(t) = \det A \det(I_n + tA^{-1}M) = \det A + \det A \operatorname{Tr}(A^{-1}M)t + \det A\alpha t^2 + \dots + \det A\beta t^n$$

$$= \det A + \det A \operatorname{Tr}(A^{-1}M)t + \operatorname{o}(t)$$

18.

Le développement limité d'ordre 1 en 0 que l'on vient d'obtenir montre que la fonction  $f_A$  est dérivable en 0, et que  $f'_A(0) = \det A \operatorname{Tr}(A^{-1}M)$ .

Soit  $t_0 \in ]-\epsilon_0, \epsilon_0[$ , fixé.L'idée est d'utliser le fait que  $A+t_0M \in S_n^{++}$  pour décaler l'origine des t puisque l'on sait dériver en 0:

$$f_A(t) = \det(A + tM) = \det(\underbrace{A + t_0M}_{\in S_n^{++}} + (t - t_0)M)$$
$$= f_{A+t_0M}(t - t_0)$$

D'aprés la question prédente (en remplaçant A par  $A+t_0M$ ), on sait que la fonction  $f_{A+t_0M}$  est dérivable en 0 et que  $f'_{A+t_0M}(0) = \det(A+t_0M)\operatorname{Tr}((A+t_0M)^{-1}M)$ . Par composition, la fonction  $f_A$  est dérivable en  $t_0$  et  $f'_A(t_0) = \det(A+t_0M)\operatorname{Tr}((A+t_0M)^{-1}M)$ 

$$\forall t \in ]-\epsilon_0, \epsilon_0[, f'_A(t) = \det(A + tM) \operatorname{Tr}((A + tM)^{-1}M)$$

19.

On sait que

$$\forall t \in ]-\epsilon_0, \epsilon_0[, \quad \Phi(t) = \frac{1}{\det(A+tM)}C^T$$

où  $C = ((-1)^{i+j}\Delta_{ij})_{(i,j)\in [\![1,n]\!]^2}$  est la matrice des cofacteurs,  $\Delta_{ij}$  est le déterminant de la matrice A + tM privé de la ligne i et de la colonne j. Cette expression montre que  $\Phi$  est une fonction rationelle, dont le dénominateur ne s'annule pas sur  $]-\epsilon_0, \epsilon_0[$ .  $\Phi$  est donc de classe  $C^{\infty}$  sur  $]-\epsilon_0, \epsilon_0[$  (cette justification n'était pas demandée).

 $\Phi$  admet donc un développement limité d'ordre 1 en 0:

$$\Phi(t) = \Phi(0) + \Phi'(0)t + o(t)$$

$$\Phi(t) = A^{-1} + \Phi'(0)t + o(t)$$

On a

$$\forall t \in ] -\epsilon_{0}, \epsilon_{0}[, \quad \Phi(t) \times (A + tM) = I_{n}$$

$$\Leftrightarrow \quad \forall t \in ] -\epsilon_{0}, \epsilon_{0}[, \quad \Phi(t) \times A = I_{n} - t\Phi(t) \times M$$

$$\Leftrightarrow \quad \forall t \in ] -\epsilon_{0}, \epsilon_{0}[, \quad \Phi(t) \times A = I_{n} - t\Phi(t) \times M$$

$$\Leftrightarrow \quad \forall t \in ] -\epsilon_{0}, \epsilon_{0}[, \quad \Phi(t) \times A = I_{n} - t(A^{-1} + \Phi'(0)t + o(t))M$$

$$\Leftrightarrow \quad \forall t \in ] -\epsilon_{0}, \epsilon_{0}[, \quad \Phi(t) \times A = I_{n} - tA^{-1}M - t^{2}\Phi'(0)M + to(t) \times M$$

$$\Leftrightarrow \quad \forall t \in ] -\epsilon_{0}, \epsilon_{0}[, \quad \Phi(t) \times A = I_{n} - tA^{-1}M - \underbrace{t^{2}\Phi'(0)M + o(t^{2})}_{o(t)}$$

$$\Leftrightarrow \quad \forall t \in ] -\epsilon_{0}, \epsilon_{0}[, \quad \Phi(t) \times A = I_{n} - tA^{-1}M + o(t)$$

$$\Leftrightarrow \quad \forall t \in ] -\epsilon_{0}, \epsilon_{0}[, \quad \Phi(t) \times A = I_{n} - tA^{-1}M + o(t)$$

Ce développement limité en 0 montre en passant que  $\Phi'(0) = -A^{-1}MA^{-1}$ .

20.

Soit

$$h_{\alpha}: \mathbb{R}^{+*} \to \mathbb{R}$$

$$x \mapsto \frac{1}{\alpha} x^{-\alpha}$$

 $h_{\alpha}$  est de classe  $C^{\infty}$ . Comme  $\varphi_{\alpha} = h_{\alpha} \circ f_A$ , et  $f_A(] - \epsilon_0, \epsilon_0[) \subset \mathbb{R}^{+*}$ ,  $\varphi_{\alpha}$  est bien définie et dérivable sur  $] - \epsilon_0, \epsilon_0[$  d'après ce qui précède et

$$\forall t \in ] -\epsilon_0, \epsilon_0[, \quad \varphi'_{\alpha}(t) = f'_A(t)h'_{\alpha}(f_A(t))$$

$$= -\det(A + tM)\operatorname{Tr}((A + tM)^{-1}M)(\det(A + tM))^{-\alpha-1}$$

$$= -\operatorname{Tr}((A + tM)^{-1}M)(\det(A + tM))^{-\alpha}$$

#### 21.

Notons  $\Phi(t)M=(A+tM)^{-1}M=\Gamma(t)=(\gamma_{ij}(t))_{(i,j)\in [\![1,n]\!]^2}$  On sait d'après 19 que  $\Gamma=\Phi M$  est dérivable en 0 et

$$\Gamma'(0) = \Phi'(0)M$$
=  $-A^{-1}MA^{-1}M$ 
=  $-(A^{-1}M)^2$ 

D'après la question 20,

$$\forall t \in ] -\epsilon_0, \epsilon_0[, \quad \varphi_{\alpha}'(t) = -\operatorname{Tr}(\Gamma(t))(\det(A + tM))^{-\alpha}$$

$$= -(\sum_{i=1}^n \gamma_{ii}(t))(\det(A + tM))^{-\alpha}$$

$$= -\alpha(\sum_{i=1}^n \gamma_{ii}(t))\varphi_{\alpha}(t)$$

Comme les  $\gamma_{ii}$  sont les composantes d'une fonction dérivable, cela montre que  $\varphi_{\alpha}$  est deux fois dérivable en 0 et

$$\varphi_{\alpha}''(0) = -\alpha (\sum_{i=1}^{n} \gamma_{ii}'(0)) \varphi_{\alpha}(0) - \alpha (\sum_{i=1}^{n} \gamma_{ii}(0)) \varphi_{\alpha}'(0)$$

$$= -(\sum_{i=1}^{n} \gamma_{ii}'(0)) (\det A))^{-\alpha} - \alpha (\sum_{i=1}^{n} \gamma_{ii}(0)) (-\operatorname{Tr}(A^{-1}M)(\det A)^{-\alpha})$$

$$\varphi_{\alpha}''(0) = (\det A)^{-\alpha} (\operatorname{Tr}((A^{-1}M)^{2}) + \alpha (\operatorname{Tr}(A^{-1}M))^{2})$$

22.

D'après la question 8, on peut trouver D diagonale et  $Q \in GL_n(\mathbb{R})$  telles que

$$A = QQ^T$$
$$M = QDQ^T$$

D'où

$$A^{-1}M = (Q^T)^{-1}Q^{-1}QDQ^T$$
  
=  $(Q^T)^{-1}DQ^T$ 

et donc  $A^{-1}M$  est diagonalisable (en particulier semblable à une matrice symétrique réelle).