

$$T_n((X+tV)^{-1}) \stackrel{\downarrow}{=} T_n(\sqrt{X}^{-1} (I + t\sqrt{X}^{-1}V\sqrt{X}^{-1})^{-1} \sqrt{X}^{-1})$$

$$T_n(AB) = T_n(BA) \rightarrow T_n(X^{-1}(I + t\sqrt{X}^{-1}V\sqrt{X}^{-1})^{-1})$$

$\sqrt{X}^{-1}V\sqrt{X}^{-1}$ est une matrice symétrique. Par le théorème spectral, cette matrice est orthogonalement diagonalisable. Il existe donc O matrice orthogonale et $\lambda = \text{Diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$ telles que $\sqrt{X}^{-1}V\sqrt{X}^{-1} = O^T \lambda O$.
Ainsi:

$$T_n((X+tV)^{-1}) = T_n(X^{-1}(I + tO^T \lambda O)^{-1})$$

$$= T_n(X^{-1} O (I + t\lambda)^{-1} O^T)$$

$$= T_n(O^T X^{-1} O (I + t\lambda)^{-1})$$

$$= \sum_{i=1}^n [O^T X^{-1} O]_{ii} \frac{1}{1+t\lambda_i}$$

On $[O^T X^{-1} O]_{ii} = o_i^T X^{-1} o_i \geq 0$ car $X^{-1} \in S_{++}^n$. De plus $X+tV \in S_{++}^n$ et

$$X+tV \in S_{++}^n \Rightarrow I + t\sqrt{X}^{-1}V\sqrt{X}^{-1} \in S_{++}^n \Rightarrow 1+t\lambda_i > 0 \quad \forall i \in \{1, \dots, n\}$$

$\forall y \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}, \sqrt{X}^{-1}y \neq 0$ donc

$$0 < (\sqrt{X}^{-1}y)^T (X+tV) (\sqrt{X}^{-1}y) = y^T (I + t\sqrt{X}^{-1}V\sqrt{X}^{-1}) y$$

\uparrow Matrice dans S_{++}^n donc ses valeurs propres sont strictement positives.

$t \mapsto 1+t\lambda_i$ est convexe et strictement positive sur $\{t \mid X+tV \in S_{++}^n\}$ donc $t \mapsto \frac{1}{1+t\lambda_i}$ est convexe sur ce même ensemble. Une somme positive de fonctions convexes est convexe. Ainsi $t \mapsto T_n((X+tV)^{-1})$ est convexe sur $\{t \mid X+tV \in S_{++}^n\}$.

$X \in S_{++}^n \mapsto T_n(X^{-1})$ est convexe.

2- D'après les slides, $f(x, y) = y^T x^{-1} y = \sup_{z \in \mathbb{R}^n} (2y^T z - z^T x z)$

f est un supremum de fonctions affines en x et y donc convexe.

3- X est symétrique, donc ses valeurs singulières sont les valeurs absolues de ses valeurs propres. Soit $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ les valeurs propres de X . X est orthogonalement diagonalisable, il existe O orthogonale telle que $O^T X O = \underbrace{\text{Diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)}_{\lambda}$. Soit $D = \text{Diag}(\text{sign}(\lambda_1), \dots, \text{sign}(\lambda_n))$

telles que $O \times O = \underbrace{\text{Diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_m)}_{\lambda}$ sur \mathbb{R}^m .

où $\text{sign}(\lambda) = \begin{cases} 1 & \text{si } \lambda \geq 0 \\ -1 & \text{sinon} \end{cases}$ $|\lambda| := \text{Diag}(|\lambda_1|, \dots, |\lambda_m|) = \lambda D = O^T \times O D$

$$f(x) = \sum_{i=1}^m g_i(x) = \sum_{i=1}^m |\lambda_i| = T_n(|\lambda|) = T_n(O^T \times O D) = T_n(O D O^T x)$$

O est orthogonale, et D aussi: $D^T D = \text{Diag}(\text{sign}(\lambda_1)^2, \dots, \text{sign}(\lambda_m)^2) = I$.

$Q \mapsto O D Q O^T$ est une permutation des matrices orthogonales (de permutation réciproque $Q \mapsto D O^T Q O$). Ainsi:

$$\begin{aligned} \sup_{Q \text{ ortho}} T_n(Qx) &= \sup_{Q \text{ ortho}} T_n(O D Q O^T x) \\ &= \sup_{Q \text{ ortho}} T_n(Q O^T x O D) \\ &= \sup_{Q \text{ ortho}} T_n(Q |\lambda|) \end{aligned}$$

Et $T_n(Q |\lambda|) = \sum_{i=1}^m q_{ii} |\lambda_i|$ or $q_{ii} \leq \sqrt{q_{ii}^2} \leq \sqrt{\sum_{j=1}^n (q_{ij})^2} = 1$

car Q est orthogonale donc $\begin{pmatrix} q_{i1} \\ \vdots \\ q_{im} \end{pmatrix}$ est de norme 1.

Ainsi $T_n(Q |\lambda|) \leq f(x)$. Soit $\sup_{Q \text{ ortho}} T_n(Qx) \leq f(x)$,

cette borne étant atteinte par $Q = O D O^T$.

$$x \in S^m \mapsto \sum_{i=1}^m g_i(x) = \sup_{Q \text{ ortho}} T_n(Qx)$$

Est convexe comme supréumum de fonctions affines.