

# Matrices minimisant la norme sur $SL_n(\mathbb{R})$ :

## I Le développement

Le but de ce développement est de déterminer les matrices minimisant une certaine norme sur  $SL_n(\mathbb{R})$ .

On commence tout d'abord par deux résultats préliminaires :

### Lemme 1 : [Gourdon, p.330]

Soient  $E, F$  et  $G$  trois espaces vectoriels de dimension finie et  $\varphi : E \times F \rightarrow G$  une application bilinéaire.

L'application  $\varphi$  est différentiable sur  $E \times F$  et :

$$\forall (x, y) \in E \times F, \forall (h, k) \in E \times F, d\varphi_{(x,y)}(h, k) = \varphi(x, k) + \varphi(h, y)$$

### Preuve :

Soient  $E, F$  et  $G$  trois espaces vectoriels de dimension finie et  $\varphi : E \times F \rightarrow G$  une application bilinéaire.

Soit  $(x, y) \in E \times F$ .

Pour tout  $(h, k) \in E \times F$ , on a (par bilinéarité de  $\varphi$ ) :

$$\varphi((x, y) + (h, k)) = \varphi(x + h, y + k) = \varphi(x, y) + (\varphi(x, k) + \varphi(h, y)) + \varphi(h, k)$$

Or, l'application  $(h, k) \mapsto \varphi(x, k) + \varphi(h, y)$  est linéaire et puisque  $\varphi$  est bilinéaire, il existe  $C > 0$  tel que  $\|\varphi(h, k)\|_G \leq C \|(h, k)\|_{E \times F}^2$ . On a alors :

$$\varphi((x, y) + (h, k)) = \varphi(x, y) + (\varphi(x, k) + \varphi(h, y)) + o(\|(h, k)\|_{E \times F})$$

Finalement, l'application  $\varphi$  est différentiable sur  $E \times F$  et :

$$\forall (x, y) \in E \times F, \forall (h, k) \in E \times F, d\varphi_{(x,y)}(h, k) = \varphi(x, k) + \varphi(h, y)$$

■

### Proposition 2 : [Gourdon, p.332]

Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ .

L'application  $\det : \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \rightarrow \mathbb{R}$  est de classe  $\mathcal{C}^\infty$  sur  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  et :

$$\forall M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}), \forall H \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}), d(\det)_M(H) = \text{Tr}(\text{Com}(M)^\top H)$$

### Preuve :

Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ .

L'application  $\det : \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \rightarrow \mathbb{R}$  est de classe  $\mathcal{C}^\infty$  sur  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  car polynomiale en ses coefficients.

Soit  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

Pour tout  $t \in \mathbb{R}$  et tout  $(i, j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2$ , on a par  $n$ -linéarité du déterminant que :

$$\det(M + tE_{i,j}) = \det(M) + \left| \begin{pmatrix} m_{1,1} & \cdots & 0 & \cdots & m_{1,n} \\ \vdots & & t & & \vdots \\ m_{n,1} & \cdots & 0 & \cdots & m_{n,n} \end{pmatrix} \right| = \det(M) + t \text{Com}(M)_{i,j}$$

On a alors :  $\frac{\partial \det}{\partial E_{i,j}}(M) = \text{Com}(M)_{i,j}$ .

Ainsi, pour tout  $H = (h_{i,j})_{i,j \in \llbracket 1; n \rrbracket} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ , on a :

$$\begin{aligned} d(\det)_M(H) &= \sum_{i,j=1}^n h_{i,j} \frac{\partial \det}{\partial E_{i,j}}(M) = \sum_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^n h_{i,j} (\text{Com}(M)^\top)_{j,i} \right) \\ &= \sum_{i=1}^n (H \text{Com}(M)^\top)_{i,i} = \text{Tr}(\text{Com}(M)^\top H) \end{aligned}$$

■

### Remarque 3 :

En particulier, pour  $M \in GL_n(\mathbb{R})$ , on a  $\text{Com}(M)^\top = \det(M)M^{-1}$ , donc pour tout  $H \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  on a :  $d(\det)_M(H) = \det(M) \text{Tr}(M^{-1}H)$ .

On énonce désormais le résultat qui nous intéresse :

### Proposition 4 : [Gourdon, p.341]

Si l'on munit  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  de la norme  $\|\cdot\|_2 : M \mapsto \left( \sum_{i,j=1}^n m_{i,j}^2 \right)^{\frac{1}{2}}$ , alors le groupe des matrices orthogonales directes de  $SO_n(\mathbb{R})$  est l'ensemble des éléments de  $SL_n(\mathbb{R})$  de norme minimale.

### Preuve :

On munit  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  de la norme  $\|\cdot\|_2 : M \mapsto \left( \sum_{i,j=1}^n m_{i,j}^2 \right)^{\frac{1}{2}}$ .

On remarque que pour tout  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ , on a  $\|M\|_2^2 = \text{Tr}(M^\top M)$ . Il s'agit donc de minimiser la fonction  $f$  définie sur  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  par  $f(M) = \text{Tr}(M^\top M)$  sous la contrainte  $g(M) = 0$ , avec  $g(M) = \det(M) - 1$ .

Or, l'application  $f$  est une forme quadratique et  $g$  est une forme multilinéaire sur un espace vectoriel de dimension finie, donc  $f$  et  $g$  sont continues. L'ensemble

$SL_n(\mathbb{R}) = g^{-1}(\{0\})$  est donc un fermé de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  et ainsi le minimum de  $f$  sur  $SL_n(\mathbb{R})$  est atteint en un point  $A \in SL_n(\mathbb{R})$ .

Or par la proposition précédente, on a  $dg_A(H) = \text{Tr}(A^{-1}H)$ . Donc  $dg_A$  est non nulle et par le théorème des extrema liés, il existe un réel  $\lambda$  tel que  $df_A = \lambda dg_A$ .

De plus, on a par le lemme que  $df_A(H) = 2 \text{Tr}(A^\top H)$  et donc pour toute matrice  $H \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  on a :

$$2 \text{Tr}(A^\top H) = \lambda \text{Tr}(A^{-1}H)$$

soit :

$$\text{Tr}((2A^\top - \lambda A^{-1})H) = 0$$

On a alors  $2A^\top = \lambda A^{-1}$  (car  $\text{Tr}(A^\top B)$  est un produit scalaire sur  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ ). Ainsi,  $2A^\top A = \lambda I_n$  et par  $n$ -linéarité du déterminant on a :  $2^n = \lambda^n$ .

Or,  $A^\top A$  est une matrice positive, donc  $n\lambda = 2 \text{Tr}(A^\top A) \geq 0$  et ainsi  $\lambda = 2$ . On a alors  $A^\top A = I_n$ , c'est-à-dire  $A \in SO_n(\mathbb{R})$  et le minimum vaut  $f(A) = \text{Tr}(A^\top A) = \text{Tr}(I_n) = n$ .

Réciproquement, toute matrice de  $SO_n(\mathbb{R})$  est de norme au carré égale à  $n$  et on a donc le résultat voulu. ■

## II Remarques sur le développement

### II.1 Résultat(s) utilisé(s)

Dans ce développement, on a utilisé quelques résultats sur la comatrice. On rappelle ainsi quelques généralités sur celle-ci pour une matrice  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  :

#### Définition 5 : Mineur et cofacteur [Deschamps, p.1248]

On considère  $(i, j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2$ .

On appelle :

- \* **mineur de  $a_{i,j}$**  le déterminant  $\Delta_{i,j}$  de la matrice extraite de  $A$  obtenue en supprimant la  $i$ -ème ligne et la  $j$ -ème colonne de  $A$ .
- \* **cofacteur de  $a_{i,j}$**  le scalaire  $(-1)^{i+j} \Delta_{i,j}$ .

#### Théorème 6 : [Deschamps, p.1248]

On a le développement suivant par rapport à une colonne/ligne :

$$\forall j \in \llbracket 1; n \rrbracket, \det(A) = \sum_{i=1}^n a_{i,j} (-1)^{i+j} \Delta_{i,j} \quad \text{et} \quad \forall i \in \llbracket 1; n \rrbracket, \det(A) = \sum_{j=1}^n a_{i,j} (-1)^{i+j} \Delta_{i,j}$$

#### Définition 7 : Comatrice [Deschamps, p.1251] :

On appelle **comatrice de  $A$**  (notée  $\text{Com}(A)$ ) la matrice des cofacteurs de  $A$ .

#### Proposition 8 : [Deschamps, p.1251]

On a la relation  $A \text{Com}(A)^\top = \text{Com}(A)^\top A = \det(A) I_n$ .

En particulier, si  $A \in GL_n(\mathbb{K})$ , alors  $A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} \text{Com}(A)^\top$ .

#### Exemple 9 : [Deschamps, p.1251]

Si  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$  est inversible, alors  $A^{-1} = \frac{1}{ad-bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$ .

On a également utilisé le théorème des extrema liés dont on rappelle l'énoncé ainsi que la preuve :

#### Théorème 10 : Théorème des extrema liés [Gourdon, p.337] :

Soient  $f, g_1, \dots, g_r$  des fonctions réelles de classe  $\mathcal{C}^1$  définies sur un ouvert non vide  $\mathcal{U}$  de  $\mathbb{R}^n$  et à valeurs réelles et  $\Gamma = \{x \in \mathcal{U} \text{ tq } g_1(x) = \dots = g_r(x) = 0\}$ .

Si  $f|_\Gamma$  admet un extremum relatif en  $a \in \Gamma$  et si  $dg_{1,a}, \dots, dg_{r,a}$  sont linéairement indépendants, alors il existe  $\lambda_1, \dots, \lambda_r \in \mathbb{R}$  (uniques et appelés **multiplicateurs de Lagrange**) tels que  $df_a = \sum_{i=1}^r \lambda_i dg_{i,a}$ .

**Preuve :**

Soient  $f, g_1, \dots, g_r$  des fonctions réelles de classe  $C^1$  définies sur un ouvert non vide  $\mathcal{U}$  de  $\mathbb{R}^n$  et à valeurs réelles et  $\Gamma = \{x \in \mathcal{U} \text{ tq } g_1(x) = \dots = g_r(x) = 0\}$ .

Posons  $s = n - r$  et identifions  $\mathbb{R}^n$  à  $\mathbb{R}^s \times \mathbb{R}^r$ . On écrit alors les éléments de  $\mathbb{R}^n$  sous la forme  $(x, y) = (x_1, \dots, x_s; y_1, \dots, y_r)$  et on pose  $a = (\alpha, \beta) \in \mathbb{R}^n$ , où  $\alpha \in \mathbb{R}^s$  et  $\beta \in \mathbb{R}^r$ .

Commençons par faire la remarque suivante :

On a nécessairement  $r \geq n$  car les formes linéaire  $dg_{i,a}$  forment une famille libre et la dimension du dual de  $\mathbb{R}^n$  est  $n$ . Par ailleurs, si  $r = n$ , le théorème est évident car les  $dg_{i,a}$  forment une base de  $(\mathbb{R}^n)^*$ . On peut donc supposer que  $r \leq n - 1$ , c'est-à-dire  $s \geq 1$ .

Les formes linéaires  $dg_{i,a}$  forment une famille libre, la matrice :

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial g_1}{\partial x_1}(a) & \dots & \frac{\partial g_1}{\partial x_s}(a) & \frac{\partial g_1}{\partial y_1}(a) & \dots & \frac{\partial g_1}{\partial y_r}(a) \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial g_r}{\partial x_1}(a) & \dots & \frac{\partial g_r}{\partial x_s}(a) & \frac{\partial g_r}{\partial y_1}(a) & \dots & \frac{\partial g_r}{\partial y_r}(a) \end{pmatrix}$$

est donc de rang  $r$ . On peut donc en extraire une sous-matrice de taille  $r \times r$  inversible. Quitte à changer le nom des variables, on peut supposer que :

$$\det \left( \left( \frac{\partial g_i}{\partial y_j}(a) \right)_{1 \leq i, j \leq r} \right) = \frac{D(g_1, \dots, g_r)}{D(y_1, \dots, y_r)} \neq 0$$

D'après le théorème des fonctions implicites, on peut alors trouver un voisinage ouvert  $\mathcal{U}'$  de  $\alpha$  dans  $\mathbb{R}^s$ , un voisinage ouvert  $\Omega$  de  $a = (\alpha, \beta)$  dans  $\mathbb{R}^n$  et une fonction  $\varphi = (\varphi_1, \dots, \varphi_r) : \mathcal{U}' \rightarrow \mathbb{R}^r$  de classe  $C^1$  tels que (en notant  $g = (g_1, \dots, g_r)$ ) :

$$(g(x, y) = 0 \text{ avec } x \in \mathcal{U}' \text{ et } (x, y) \in \Omega) \iff (y = \varphi(x))$$

En d'autres termes, sur un voisinage de  $a$ , les éléments de  $\Gamma = \{x \in \mathcal{U} \text{ tq } g(x) = 0\}$  s'écrivent  $(x, \varphi(x))$ . Posons alors  $h(x) = f(x, \varphi(x))$ . La fonction  $h$  admet donc un extremum local en  $x = \alpha$  (car  $(\alpha, \varphi(\alpha)) = a$  et  $(x, \varphi(x)) \in \Omega$ ), ce qui entraîne :

$$\forall i \in \llbracket 1; s \rrbracket, \frac{\partial h}{\partial x_i}(a) = \frac{\partial f}{\partial x_i}(a) + \sum_{j=1}^r \frac{\partial \varphi_j}{\partial x_i}(\alpha) \frac{\partial f}{\partial y_j}(a) = 0 \quad (*)$$

Par ailleurs, en écrivant les dérivées partielles par rapport aux  $x_i$  de  $g(x, \varphi(x)) = 0$ , on tire :

$$\forall k \in \llbracket 1, r \rrbracket, \forall i \in \llbracket 1; s \rrbracket, \frac{\partial g_k}{\partial x_i}(a) + \sum_{j=1}^r \frac{\partial \varphi_j}{\partial x_i}(\alpha) \frac{\partial g_k}{\partial y_j}(a) = 0 \quad (**)$$

Autrement dit, les  $s$  premiers vecteurs colonnes de la matrice :

$$M = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1}(a) & \dots & \frac{\partial f}{\partial x_s}(a) & \frac{\partial f}{\partial y_1}(a) & \dots & \frac{\partial f}{\partial y_r}(a) \\ \frac{\partial g_1}{\partial x_1}(a) & \dots & \frac{\partial g_1}{\partial x_s}(a) & \frac{\partial g_1}{\partial y_1}(a) & \dots & \frac{\partial g_1}{\partial y_r}(a) \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial g_r}{\partial x_1}(a) & \dots & \frac{\partial g_r}{\partial x_s}(a) & \frac{\partial g_r}{\partial y_1}(a) & \dots & \frac{\partial g_r}{\partial y_r}(a) \end{pmatrix}$$

s'expriment, d'après (\*) et (\*\*), linéairement en fonction de ses  $r$  derniers vecteurs colonnes et donc  $\text{rg}(M) \leq r$ .

Or le rang des vecteurs lignes est égal au rang des vecteurs colonnes de  $M$  (car  $\text{rg}(M^T) = \text{rg}(M)$ ), donc les  $r + 1$  vecteurs lignes de  $M$  forment une famille liée, ce qui entraîne l'existence de  $r$  réels  $\mu_0, \dots, \mu_r$  non tous nuls tels que  $\sum_{i=1}^r \mu_i dg_{i,a} = 0$ . Or, comme la famille  $(dg_{i,a})_{i \in \llbracket 1; r \rrbracket}$  est libre, on a  $\mu_0 = 0$ , et en posant pour tout  $i \in \llbracket 1; r \rrbracket, \lambda_i = \frac{-\mu_i}{\mu_0}$  on en déduit que  $df_a = \sum_{i=1}^r \lambda_i dg_{i,a}$ . ■

## II.2 Pour aller plus loin...

### II.2.1 Différentielle du déterminant

Il est possible de calculer la différentielle du déterminant d'une autre manière :

\* Calcul de la différentielle en l'identité :

Soient  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  et  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  ses valeurs propres complexes.

Pour tout  $t \in \mathbb{R}$ , on a :

$$\det(I_n + tM) = \prod_{i=1}^n (1 + t\lambda_i) = 1 + t \text{Tr}(M) + O(t^2) = 1 + t \text{Tr}(M) + o(t)$$

On a donc  $d(\det)_{I_n}(M) = \text{Tr}(M)$ .

\* Calcul de la différentielle pour  $X \in GL_n(\mathbb{R})$  :

Pour tout  $X \in GL_n(\mathbb{R})$  et tout  $H \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  on a :

$$\begin{aligned} \det(X + H) &= \det(X(I_n + X^{-1}H)) = \det(X) (1 + \text{Tr}(X^{-1}H) + o(\|H\|)) \\ &= \det(X) + \text{Tr}(\det(X)X^{-1}H) + o(\|H\|) \\ &= \det(X) + \text{Tr}(\text{Com}(X)^T H) + o(\|H\|) \end{aligned}$$

On a donc  $d(\det)_X(H) = \text{Tr}(\text{Com}(X)^T H)$ .

\* Calcul de la différentielle pour  $X \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  :

L'application  $X \mapsto \text{Com}(X)^\top$  est continue, donc  $f : X \mapsto \text{Tr}(\text{Com}(X)^\top)$  est continue également. De plus,  $g : X \mapsto d(\det)_X$  est également continue et puisque  $f = g$  sur  $GL_n(\mathbb{R})$  qui est un ouvert dense de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ , on en déduit que  $f = g$  sur  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  tout entier.

Ainsi, on a  $d(\det)_X(H) = \text{Tr}(\text{Com}(X)^\top H)$ .

### II.2.2 Une autre méthode...

On peut également chercher les matrices minimisant la norme  $\|\cdot\|_2$  sur  $SL_n(\mathbb{R})$  d'une autre manière (en gardant les mêmes notations) :

Toute matrice  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  peut s'écrire sous la forme  $M = \Omega S$  avec  $\Omega$  une matrice orthogonale et  $S$  une matrice symétrique positive. On a alors  $\|M\|_2^2 = \|\Omega S\|_2^2 = \|S\|_2^2$ .

Comme  $S$  est symétrique réelle, elle se diagonalise dans une base orthonormée, c'est-à-dire qu'il existe  $P \in O_n(\mathbb{R})$  telle que  $P^\top S P = D$  est diagonale. En notant  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  les valeurs propres (réelles positives) de  $S$ , on a alors :

$$\|M\|_2^2 = \text{Tr}(S^2) = \text{Tr}(D^2) = \sum_{k=1}^n \lambda_k^2$$

En utilisant l'inégalité entre moyennes géométrique et arithmétique :

$$\left( \prod_{k=1}^n \lambda_k^2 \right)^{\frac{1}{n}} \leq \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \lambda_k^2$$

On en déduit que :

$$\forall M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}), \|M\|_2^2 \geq n \left( \prod_{k=1}^n \lambda_k^2 \right)^{\frac{1}{n}} = n (\det(S^2))^{\frac{1}{n}} = n (\det(M^2))^{\frac{1}{n}}$$

Pour toute matrice  $M \in SL_n(\mathbb{R})$ , on a alors  $\|M\|_2^2 \geq n$  et ainsi la distance au carré de  $SL_n(\mathbb{R})$  à  $0_{\mathcal{M}_n(\mathbb{R})}$  est minorée par  $n$ . Or, pour  $M \in SO_n(\mathbb{R})$ , on a  $\|M\|_2^2 = \text{Tr}(M^\top M) = \text{Tr}(I_n) = n$ , d'où l'inégalité inverse.

Finalement, on retrouve bien le résultat que l'on avait démontré.

#### Remarque 11 : [Caldero, p.190 + 226]

Il est possible d'effectuer d'autres calculs de distance dans les espaces de matrices en utilisant les mêmes arguments que précédemment (décomposition ou théorème des extrema liés).

### II.3 Recasages

Recasages : 148 - 149 - 161 - 206 - 214 - 215 - 219.

## III Bibliographie

- Xavier Gourdon, *Les maths en tête, Analyse.*
- Claude Deschamps, *Maths MPSI Tout-en-un.*
- Philippe Caldero, *Carnet de voyage en Analystan.*