# Théorème des extrema liés 1,2

Leçons: 151, 159, 214, 215, 219

[Gou An], partie 5.3.2

### Théorème

Soient  $f, g_1, \dots, g_r : U \to \mathbb{R}$  des fonctions de classe  $C^1$  sur un ouvert U de  $\mathbb{R}^n$ .

On pose  $\Gamma = \{x \in U | \forall i \in [1, r], g_i(x) = 0\}.$ 

On suppose que:

- $-f|_{\Gamma}$  admet un extremum local en  $a \in \Gamma$ ;
- les formes linéaires  $Dg_1(a), \ldots, Dg_r(a)$  sont linéairement indépendantes.

Alors il existe  $\lambda_1, \dots, \lambda_r \in \mathbb{R}$ , appelés multiplicateurs de Lagrange, tels que :  $\mathrm{D}f(a) = \sum_{i=1}^r \lambda_i \mathrm{D}g_i(a)$ .

- 1. On peut aussi écrire "extremums" ou "extrémums", mais pas "extréma", "extremas" ou "extrémas".
- 2. Donnons de ce théorème quelques applications.

**Le théorème spectral :** Soit E un espace euclidien,  $u \in \mathcal{L}(E)$  un endomorphisme symétrique (c'est-à-dire tel que  $u^* = u$ ); alors il existe une base orthonormée de E formée de vecteurs propres de u. On considère les applications différentiables :

$$f: \left| \begin{array}{ccc} E & \to & \mathbb{R} \\ x & \mapsto & \langle u(x), x \rangle \end{array} \right| \ \text{et} \ g: \left| \begin{array}{ccc} E & \to & \mathbb{R} \\ x & \mapsto & \langle x, x \rangle \end{array} \right|.$$

On note aussi  $S = \{x \in E | g(x) = 1\}$  la sphère unité; on est en dimension finie, donc elle est compacte. L'application f étant continue sur E, elle atteint son maximum sur S, en un point noté  $e_1$ . Par ailleurs, pour  $x \in E$  et  $h \in E$ :

$$Df(x).h = 2\langle u(x), h \rangle$$
 et  $Dg(x).h = 2\langle x, h \rangle$ .

D'après le théorème des extrema liés,  $\exists \lambda_1 \in \mathbb{R}, \mathrm{D}f\left(e_1\right) = \lambda_1\mathrm{D}g\left(e_1\right)$ . Autrement dit,  $u\left(e_1\right) = \lambda_1e_1$ . On peut à présent raisonner par récurrence ; soit  $F = e_1^{\perp}$ . Il suffit de montrer que  $u_{|F}$  est symétrique et appliquer la récurrence.

L'inégalité entre les moyennes arithmétique et géométrique : On considère les applications :

$$f: \left| \begin{array}{ccc} \left(\mathbb{R}^+\right)^n & \to & \mathbb{R} \\ x & \mapsto & \sqrt[n]{x_1 \dots x_n} \end{array} \right| \text{ et } g: \left| \begin{array}{ccc} \mathbb{R}^n & \to & \mathbb{R} \\ x & \mapsto & \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i - 1 \end{array} \right|.$$

L'ensemble  $K = \{x \in \mathbb{R}^n | x_1 \geqslant 0, \dots x_n \geqslant 0, g(x) = 0\}$  est un compact de  $\mathbb{R}^n$ . La fonction f atteint son maximum sur K en un point  $a = (a_1, \dots, a_n)$ ; notamment  $f(a) \geqslant f(1, \dots, 1) = 1$ . En conséquence,  $a \in (\mathbb{R}^{+*})^n$ , ouvert sur lequel f et g sont de classe  $C^1$ . Par ailleurs, pour  $x \in (\mathbb{R}^{+*})^n$ ,  $Dg(x) = \frac{1}{n}(1, \dots, 1)$ . D'après le théorème des extrema liés,

 $\exists \lambda \in \mathbb{R}, \mathrm{D}f(a) = \lambda \mathrm{D}g(a).$  On montre alors que  $\frac{\partial f}{\partial x_i}(a) = \frac{f(a)}{na_i}$  pour  $i \in [\![1,n]\!].$  En conséquence,  $f(a) = \lambda a_1 = \ldots = \lambda a_n$ ,

puis 
$$a_1 = \ldots = a_n = 1$$
. Ainsi,  $\forall x \in K, f(x) \leq 1$ ; puis, par homogénéité :  $\forall x_1, \ldots, x_n \in \mathbb{R}^+, \sqrt[n]{x_1 \ldots x_n} \leq \frac{x_1 + \ldots + x_n}{n}$ .

**Une utilisation en statistiques :** Soit  $X_1, \ldots, X_n$  un n-échantillon de moyenne  $\nu$  et de variance  $\sigma^2$ .

Quand  $\sum_{i=1}^{n} a_i = 1$ , on sait que  $\sum_{i=1}^{n} a_i X_i$  est un estimateur non-biaisé de  $\nu$ . Parmi tous les estimateurs de cette forme, on recherche celui de variance minimale.

Par le calcul, la variance de l'estimateur  $\sum_{i=1}^{n} a_i X_i$  vaut  $\sigma^2 \sum_{i=1}^{n} a_i^2$ .

On pose:

$$f: \left| \begin{array}{ccc} \mathbb{R}^n & \to & \mathbb{R} \\ x & \mapsto & x_1^2 + \ldots + x_n^2 \end{array} \right| \text{ et } g: \left| \begin{array}{ccc} \mathbb{R}^n & \to & \mathbb{R} \\ x & \mapsto & x_1 + \ldots + x_n - 1 \end{array} \right|.$$

On veut minimiser f sur l'ensemble où g s'annule.

Par le théorème des extrema liés, si f admet un extremum en  $(a_1, \ldots, a_n)$ , alors

$$\exists \lambda \in \mathbb{R}, \mathrm{D}f\left(a_1,\ldots,a_n\right) = \lambda \mathrm{D}g\left(a_1,\ldots,a_n\right).$$

Mais 
$$\frac{\partial f}{\partial x_i}(a_1,\ldots,a_n)=2a_i$$
 et  $\frac{\partial g}{\partial x_i}(a_1,\ldots,a_n)=1$ .

Donc  $\forall i \in [[1, n]], 2a_i = 1.$ 

On montre alors que  $a_1 = \ldots = a_n = \frac{1}{n}$ ; c'est bien un minimum, car  $f(1,0,\ldots,0) = 1 > n\frac{1}{n^2} = \frac{1}{n}$ .

#### Démonstration:

Étape 1: Commençons par quelques petites remarques.

On voit déjà que nécessairement  $r \le n$  car les formes linéaires  $Dg_1(a), \ldots, Dg_r(a)$  forment une famille libre de  $(\mathbb{R}^n)^*$ .

De plus, si r = n, le résultat est trivial, car alors  $Dg_1(a), \ldots, Dg_r(a)$  forment une base de  $(\mathbb{R}^n)^*$ .

On peut donc supposer désormais que r < n.

Soit  $s = n - r \geqslant 1$ ; on procède à l'identification entre  $(x, y) \in \mathbb{R}^s \times \mathbb{R}^r$  et  $(x_1, \dots, x_s, y_1, \dots, y_r) \in \mathbb{R}^n$ .

On écrit alors  $a = (\alpha, \beta)$ , où  $\alpha \in \mathbb{R}^s$  et  $\beta \in \mathbb{R}^r$ .

**Étape 2:** Intéressons-nous à une matrice qui va nous être utile pour la suite. <sup>3</sup>

Soit 
$$A = \begin{pmatrix} \frac{\partial g_1}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial g_1}{\partial x_s} & \frac{\partial g_1}{\partial y_1} & \cdots & \frac{\partial g_1}{\partial y_r} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial g_r}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial g_r}{\partial x_s} & \frac{\partial g_r}{\partial y_1} & \cdots & \frac{\partial g_r}{\partial y_r} \end{pmatrix} (a) \in \mathcal{M}_{r,n}(\mathbb{R}).^4$$

Comme  $(Dg_i(a))_{1 \le i \le r}$  est une famille libre, on a : rg A = r. <sup>5</sup>

On peut donc extraire de A une sous-matrice inversible de format  $r \times r$ ; quitte à renuméroter les

variables... on peut supposer que det 
$$\left(\frac{\partial g_i}{\partial y_j}(a)\right)_{1 \leqslant i,j \leqslant r} \neq 0$$
!

En notant  $g = (g_1, \dots, g_r)$ , ceci se reformule en " $D_y g(a)$  est inversible".

**Étape 3 :** On applique le théorème des fonctions implicites à g au voisinage de a.  $^6$ 

Il nous fournit ici:

- U', voisinage ouvert de  $\alpha$  dans  $\mathbb{R}^s$ ,
- $\Omega$ , voisinage ouvert de *a* dans  $\mathbb{R}^n$  et
- $-\varphi = (\varphi_1, \dots, \varphi_r) : U' \to \mathbb{R}^r$  de classe  $\mathcal{C}^1$ , tels que :  $(x \in U', (x, y) \in \Omega \text{ et } g(x, y) = 0) \Leftrightarrow (x \in U' \text{ et } y = \varphi(x)).$

En d'autres termes, les éléments de  $\Gamma \cap \Omega$  s'écrivent  $(x, \varphi(x))$ .

**Étape 4**: On pose 
$$h: \begin{bmatrix} U' \to \mathbb{R} \\ x \mapsto f(x, \varphi(x)) \end{bmatrix}$$

Comme  $h(\alpha) = f(a)$  et  $\forall x \in U', (x, \varphi(x)) \in \Gamma$ , ensemble où f admet un extremum local en a; on obtient que h admet un extremum local en  $\alpha$ .

On note  $\psi = (\mathrm{Id}_{\mathbb{R}^s}, \varphi)$ .

- 3. Si elle ne servait à rien, on n'en parlerait pas...
- 4. Cette notation, bâtarde, signifie

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

Elle a le mérite de prendre moins de place au tableau.

5. Cela se démontre par l'absurde; supposons que rg A < r. Alors il existe une famille de scalaires non-nulle  $(\mu_1, \dots, \mu_r)$  telle que :  $\forall j \in [\![1,n]\!], \sum_{i=1}^r \mu_i \frac{\partial g_i}{\partial z_j}(a) = 0$ , où on a désigné les variables  $(x_1, \dots, x_s, y_1, \dots, y_r)$  par  $(z_1, \dots, z_n)$ . En conséquence,

$$\sum_{i=1}^r \mu_i \mathrm{D} g_i(a) = 0$$
 ; contredisant ainsi la liberté de la famille  $(\mathrm{D} g_i(a))_{1\leqslant i\leqslant r}$ .

6. Si je rappelle son énoncé, c'est pas pour vous offenser, c'est juste que ça me fait du bien.

## Théorème (des fonctions implicites)

Soient U un ouvert de  $\mathbb{R}^s \times \mathbb{R}^r$ , (a,b) un point de U, et  $f \in \mathcal{C}^1$   $(U,\mathbb{R}^r)$ .

On suppose que f(a,b) = 0 et que  $\det D_{\nu} f(a,b) \neq 0$ .

Alors l'équation f(x,y)=0 peut être résolue localement par rapport aux variables y, c'est-à-dire : il existe un voisinage ouvert V de a dans  $\mathbb{R}^s$ , un voisinage ouvert W de b dans  $\mathbb{R}^r$ , avec  $V\times W\subset U$  et une unique application  $\varphi:V\to W$  de classe  $\mathcal{C}^1$  telle que :

$$(x \in V, y \in W \text{ et } f(x, y) = 0) \Leftrightarrow (x \in V \text{ et } y = \varphi(x)).$$

De plus,  $D_y f(x_0, y_0)$  est inversible pour tout  $(x_0, y_0) \in V \times W$ .

$$\begin{split} & \text{Ainsi}: \forall i \in [\![1,s]\!], 0 = \frac{\partial h}{\partial x_i}(\alpha) = \frac{\partial (f \circ \psi)}{\partial x_i}(\alpha) = \sum_{j=1}^s \frac{\partial f}{\partial x_j}(\psi(\alpha)) \frac{\partial \psi_j}{\partial x_i}(\alpha) + \sum_{j=1}^r \frac{\partial f}{\partial y_j}(\psi(\alpha)) \frac{\partial \psi_{s+j}}{\partial x_i}(\alpha). \\ & \text{Cependant}, \forall j \in [\![1,s]\!], \frac{\partial \psi_j}{\partial x_i} = \delta_{i,j} \text{ et } \forall j \in [\![1,r]\!], \frac{\partial \psi_{s+j}}{\partial x_i} = \frac{\partial \varphi_j}{\partial x_i}. \\ & \text{Dès lors}: \forall i \in [\![1,s]\!], 0 = \frac{\partial f}{\partial x_i}(a) + \sum_{j=1}^r \frac{\partial f}{\partial y_j}(a) \frac{\partial \varphi_j}{\partial x_i}(\alpha). \end{split}$$

Dès lors : 
$$\forall i \in [1, s], 0 = \frac{\partial f}{\partial x_i}(a) + \sum_{i=1}^r \frac{\partial f}{\partial y_i}(a) \frac{\partial \varphi_j}{\partial x_i}(\alpha)$$

De plus,  $g \circ \psi$  est nulle sur U' donc sa  $k^{\text{ème}}$  composante,  $g_k \circ \psi$  (où  $k \in [1, r]$ ), aussi; en conséquence :

$$\forall i \in [1, s], 0 = \frac{\partial g_k}{\partial x_i}(a) + \sum_{j=1}^r \frac{\partial g_k}{\partial y_i}(a) \frac{\partial \varphi_j}{\partial x_i}(\alpha).$$

Posons alors:

$$M = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1}(a) & \dots & \frac{\partial f}{\partial x_s}(a) & \frac{\partial f}{\partial y_1}(a) & \dots & \frac{\partial f}{\partial y_r}(a) \\ & & & & \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{r+1,n}(\mathbb{R}).$$

Les s premières colonnes de M sont combinaisons linéaires des r dernières ; ainsi rg  $M \leq r$ . Les r + 1 lignes de M sont alors liées!

Ainsi, 
$$\exists (\mu_0, ..., \mu_r) \in \mathbb{R}^{r+1} \setminus \{0\}, \mu_0 Df(a) + \sum_{i=1}^r \mu_i Dg_i(a) = 0.$$

Mais  $(Dg_i(a))_{1 \le i \le r}$  est une famille libre, donc  $\mu_0 \ne 0$  (car sinon, tous les  $\mu_i$  devraient être nuls).

On obtient alors le résultat souhaité en posant :  $\forall i \in \llbracket 0, r \rrbracket, \lambda_i = \frac{\mu_i}{\mu_i}$ 

# Références

[Gou An] X. GOURDON – Les maths en tête : Analyse, 2e éd., Ellipses, 2008.