

# Optimisation convexe — Cours

Ivan Lejeune

28 janvier 2025

## Table des matières

Chapitre 1 — Optimisation en dimension finie . . . . .	2
1.1 Quelques notations et définitions . . . . .	2
1.2 Extremum local, global . . . . .	2
1.3 Un peu de calcul différentiel . . . . .	2

## Chapitre 1 — Optimisation en dimension finie

Les rappels qui suivent sont fournis afin d'essayer, dans la mesure du possible, de regrouper l'ensemble des pré-requis nécessaires pour la suite. Aussi, certaines définitions sont rappelées de manière sommaire, et les résultats parfois non re-démontrés. Tous ces résultats sont très classiques et leur preuve facilement accessible.

### 1.1 Quelques notations et définitions

**Notation 1.1.1.** Pour tous  $x, y \in \mathbb{R}^n$  on note de manière équivalente  $x \cdot y$  ou  $(x, y)$  le produit scalaire de  $x$  et  $y$ , qui est donné par

$$x \cdot y = \sum_{i=1}^n x_i y_i.$$

**Notation 1.1.2.** Pour tout  $x \in \mathbb{R}^n$ , on note par  $|x|$  la norme euclidienne de  $x$ , donnée par

$$|x| = \sqrt{x \cdot x}$$

**Notation 1.1.3.** Pour tout  $a \in \mathbb{R}^n$  et  $r \in \mathbb{R}_+^*$  on note  $B(a, r)$  la boule ouverte de centre  $a$  et rayon  $r$ , donnée par

$$B(a, r) = \{x \in \mathbb{R}^n, |x - a| < r\}.$$

On note  $\overline{B}(a, r)$  la boule fermée de centre  $a$  et rayon  $r$ , donnée comme l'adhérence de  $B(a, r)$ .

**Notation 1.1.4.** Pour tous  $a, b \in \mathbb{R}^n$ , on note  $[a, b]$  le sous-ensemble de  $\mathbb{R}^n$  défini par

$$[a, b] = \{(1 - t)a + tb, t \in [0, 1]\}.$$

L'ensemble  $[a, b]$  est aussi appelé *segment reliant  $a$  à  $b$* .

### 1.2 Extremum local, global

#### Définition 1.2.1. Extremum

Soit  $U \subset \mathbb{R}^n$ ,  $a \in U$  et  $f : U \rightarrow \mathbb{R}$  :

1. on dit que  $a$  est un minimum global (ou absolu) de  $f$  sur  $U$  si  $f(x) \geq f(a), \forall x \in U$ ,
2. on dit que  $a$  est le minimum global strict de  $f$  sur  $U$  si  $f(x) > f(a), \forall x \in U \setminus \{a\}$ ,
3. on dit que  $a$  est un minimum local (ou relatif) de  $f$  sur  $U$  si il existe un voisinage  $V \subset \mathbb{R}^n$  de  $a$  tel que  $f(x) \geq f(a), \forall x \in V \cap U$ ,
4. on dit que  $a$  est un maximum global (respectivement local) de  $f$  sur  $U$  si  $a$  est un minimum global (respectivement local) de  $-f$  sur  $U$ ,
5. on dit que  $a$  est un extremum global (respectivement local) de  $f$  sur  $U$  si  $a$  est : soit un minimum global (respectivement local) de  $f$  sur  $U$ , soit un maximum global (respectivement local) de  $f$  sur  $U$ .

Dans la suite, nous étudions donc uniquement la question de la minimisation d'une fonction  $f$  : pour la maximisation de  $f$ , il suffit d'étudier la minimisation de la fonction  $-f$ .

### 1.3 Un peu de calcul différentiel

Les notions de calcul différentiel nécessaires pour suivre cette U.E. sont souvent encore mal assimilées au semestre 6 de licence. Les rappels qui suivent correspondent au "minimum vital" et n'ont

pas vocation à remplacer un travail approfondi du calcul différentiel.

Soit  $U \subset \mathbb{R}^n$  un ouvert et  $f : U \rightarrow \mathbb{R}$ .

**Notation 1.3.1.** On dit que  $f$  est de classe  $C^k$  sur  $U$ , noté  $f \in C^k(U; \mathbb{R})$ , si toutes les dérivées partielles jusqu'à l'ordre  $k$  existent et sont continues.

**Notation 1.3.2.** Pour tous  $x \in U$ , et  $i \in \{1, \dots, n\}$ , on note (quand c'est défini)

$$\frac{\partial f}{\partial x_i}(x) = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{1}{t} (f(x + te_i) - f(x)),$$

la  $i^{\text{ie}}$  dérivée partielle de  $f$  en  $x$ .

**Notation 1.3.3.** Pour tous  $x, h \in U$ , on note (quand c'est défini)

$$f'(x)(h) \text{ ou de façon équivalente } f'(x) \cdot h$$

la dérivée (ou différentielle) de  $f$  en  $x$  évaluée dans la direction  $h$  et on rappelle que  $f'(x) \in L(U, \mathbb{R})$ .

**Notation 1.3.4.** Pour tout  $x \in U$ , on note (quand c'est défini)

$$\nabla f(x) = \left( \frac{\partial f}{\partial x_1}(x), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}(x) \right) \in \mathbb{R}^n$$

le gradient de  $f$  en  $x$  et on a  $f'(x) \cdot h = (\nabla f(x), h)$ .

**Notation 1.3.5.** Notez que dans certains ouvrages,  $f'(x)$  et  $\nabla f(x)$  sont assimilés à la Jacobienne de  $f$  en  $x$ . Retenez juste que, dans le cas qui nous concerne ici, toutes ces notations sont équivalentes.

**Notation 1.3.6.** Pour tous  $x, h \in U$ , on note (quand c'est défini)

$$\frac{\partial f}{\partial h}(x) := \lim_{t \rightarrow 0} \frac{1}{t} (f(x + th) - f(x)) = g'(0),$$

la dérivée directionnelle de  $f$  en  $x$  de direction  $h$ , où on a noté  $g(t) = f(x + th)$ . On a alors :

$$\frac{\partial f}{\partial h}(x) = f'(x)(h) = (\nabla f(x), h).$$

**Notation 1.3.7.** Pour tous  $x \in U$ , on note (quand c'est défini)  $\nabla^2 f(x) \in M_n(\mathbb{R})$  la matrice hessienne de  $f$  en  $x$ , qui est définie par :

$$(\nabla^2 f(x))_{ij} := \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(x), \quad \forall i, j = 1, \dots, n.$$

Notez que le Théorème de Schwarz nous assure, lorsque  $f$  est de régularité  $C^2$ , que  $\nabla^2 f(x)$  est symétrique. Notez aussi que cette matrice peut-être assimilée à la dérivée seconde  $f''(x) \in L(U; L(U; \mathbb{R}))$  ou encore la forme bilinéaire  $f''(x) \in L(U \times U; \mathbb{R})$ .

**Proposition 1.3.8. Gradient d'une composée**

Soit  $U \subset \mathbb{R}^n$  et  $\Omega \subset \mathbb{R}$  ouverts. On suppose que  $f \in C^1(U; \mathbb{R})$  et  $g \in C^1(\Omega; \mathbb{R})$ , avec de plus  $f(U) \subset \Omega$ . Alors  $g \circ f$  est de classe  $C^1$  et on a :

$$\nabla(g \circ f)(x) = g'(f(x)) \nabla f(x), \quad \forall x \in U.$$

**Proposition 1.3.9. Lien entre  $\nabla f$  et  $\nabla^2 f$** 

On a :

$$\nabla^2 f(x)h = \nabla (\nabla f(x), h) \quad \forall x \in U, \quad \forall h \in \mathbb{R}^n.$$

**Exemple 1.3.10.** Soit  $a \in \mathbb{R}^n$  et  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  une forme linéaire définie par

$$\forall x \in \mathbb{R}^n, \quad f(x) = (a, x),$$

alors on a  $\nabla f(x) = a$  et  $\nabla^2 f(x) = 0$ .

**Exemple 1.3.11.** Soit  $A \in M_n(\mathbb{R})$  et  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  une forme quadratique définie par

$$\forall x \in \mathbb{R}^n, \quad f(x) = (Ax, x),$$

alors on a  $f \nabla f(x) = (A + A^t)x$  et  $\nabla^2 f(x) = A + A^t$ . Si de plus on a  $A \in S_n(\mathbb{R})$ , alors  $\nabla (Ax, x) = 2Ax$  et  $\nabla^2 (Ax, x) = 2A$

**Exemple 1.3.12.** Soit  $B \in \mathcal{B}(E \times E, \mathbb{R})$  une application bilinéaire sur un espace vectoriel normé  $E$  de dimension finie. Alors  $B$  est différentiable et on a pour tout  $(x, y) \in E^2$ ,  $(h, k) \in E^2$  :

$$B'(x, y) \cdot (h, k) = B(x, k) + B(h, y).$$

En effet, on a :

$$B(x + h, y + k) = B(x, y) + B(x, k) + B(h, y) + B(h, k) = B(x, y) + \mathcal{L}(h, k) + o(|(h, k)|),$$

et on vérifie que  $\mathcal{L}$  est linéaire.

**Exemple 1.3.13.** Soit  $A \in M_n(\mathbb{R})$ , on considère l'application suivante :

$$f : \mathcal{GL}_n(\mathbb{R}) \ni M \mapsto M^{-1} \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{R}).$$

Alors  $f$  est différentiable et pour tout  $M \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{R})$ ,  $H \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{R})$ , on a :

$$f'(M) \cdot H = -M^{-1}HM^{-1}.$$

En effet,

$$f(M + H) = (M + H)^{-1} = (M(I_n + M^{-1}H))^{-1} = (I_n + M^{-1}H)^{-1}M^{-1},$$

d'où

$$f(M + H) = ((I_n - M^{-1}H + o(|H|)))^{-1}M^{-1} = f(M) - M^{-1}HM^{-1} + o(|H|),$$

et on vérifie sans peine que, pour  $M \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{R})$ , l'application  $\mathcal{L} : \mathcal{GL}_n(\mathbb{R}) \ni H \mapsto -M^{-1}HM^{-1} = \mathcal{L}(H)$  est linéaire.

**Théorème 1.3.14. Théorème fondamental de l'analyse**

Soit  $U \subset \mathbb{R}^n$  ouvert. On suppose que  $f \in \mathcal{C}^1(U; \mathbb{R})$ . Alors  $\forall (x, y) \in U^2$ , tels que  $\forall t \in [0, 1]$ ,  $x + t(y - x) \in U$ , on a :

$$f(y) = f(x) + \int_0^1 f'(x + t(y - x)) \cdot (y - x) dt.$$

ou encore, en posant  $y = x + h$  et utilisant la notation vectorielle :

$$f(x + h) = f(x) + \int_0^1 (\nabla f(x + th), h) dt.$$

*Démonstration.* On considère

$$\phi : \begin{cases} [0, 1] & \longrightarrow \mathbb{R} \\ t & \longmapsto f(x + t(y - x)), \end{cases}$$

Par construction,  $\phi$  est de régularité  $C^1$  et on a

$$\phi'(t) = f'(x + t(y - x)) \cdot (y - x).$$

En appliquant le TFA pour les fonctions  $C^1(\mathbb{R}; \mathbb{R})$ , on a

$$\phi(1) = \phi(0) + \int_0^1 \phi'(s) ds,$$

si bien que

$$f(y) = f(x) + \int_0^1 f'(x + t(y - x)) \cdot (y - x) dt.$$

Notez que cette formule est également la formule de Taylor à l'ordre 1 avec reste intégral.  $\square$

### Proposition 1.3.15. Formules de Taylor-Young

Soit  $U \subset \mathbb{R}^n$  ouvert. On suppose que  $f \in \mathcal{C}^2(U; \mathbb{R})$ . Alors  $\forall x \in U$ , il existe un voisinage  $V \in U$  de  $x$  tels que  $\forall y = x + h \in V$ , on ait :

$$f(x + h) = f(x) + f'(x) \cdot h + o(|h|) \quad (\text{ordre 1}),$$

et

$$f(x + h) = f(x) + f'(x) \cdot h + f''(x) \cdot (h, h) + o(|h|^2) \quad (\text{ordre 2}),$$

ou encore en notation matricielle :

$$f(x + h) = f(x) + (\nabla f(x), h) + (\nabla^2 f(x) h, h) + o(|h|^2).$$

*Démonstration.* ....

Rappelons que la notation  $o(|h|^k)$  pour  $k \in \mathbb{N}^*$ , signifie une expression qui tend vers 0 plus vite que  $|h|^k$  : si on la divise par  $|h|^k$ , le résultat tend toujours vers 0 quand  $|h|$  tend vers 0.  $\square$

### Proposition 1.3.16. Formule de Taylor-Lagrange d'ordre 1

Soit  $U \subset \mathbb{R}^n$  ouvert. On suppose que  $f \in \mathcal{C}^1(U; \mathbb{R})$ . Alors  $\forall x \in U$ , il existe un voisinage  $V \in U$  de  $x$  et  $0 < \theta < 1$  tels que  $\forall y = x + h \in V$ , tels que :

$$f(x + h) = f(x) + (\nabla f(x + \theta h), h).$$

*Démonstration.* ...  $\square$