Optimisation Convexe

Ivan Lejeune*

29 janvier 2024

1 Optimisation en dimension finie

1.1 Introduction

Méthode d'évaluation :

- CC noté en CM
- TP noté
- Examen terminal

On considère un espace vectoriel normé de dimension n noté $(E, \|\cdot\|)$ et U ouvert de E. On considère une fonction $f: U \to \mathbb{R}$. Dans la pratique, E sera égal à \mathbb{R}^n .

Soit $x \in U$, on note f'(x) la différentielle (qu'on appelera plus simplement "dérivée") de f en x. On a donc, pour tout $h \in E$ tel que ||h|| soit assez petit,

$$f(x+h) = f(x) + f'(x) \cdot h + ||h||\varepsilon(x,h)$$

avec $\varepsilon(x,h) \underset{h\to 0}{\to} 0$ et $f'(x) \in \mathscr{L}(E,\mathbb{R})$.

Avec cette notation, si f est dérivable en x, alors f admet des dérivées partielles en x dans toutes les directions, et si (e_1, \ldots, e_n) est une base de E, on note " $\partial f(x)$ " ou encore $\frac{\partial f}{\partial x}(x)$ ". La dérivée partielle de f par rapport à la ieme variable. On a alors

$$\partial f(x) = f'(x) \cdot e_i \qquad i = 1, \dots n$$

Ainsi, pour $h \in E$ tel que $h = \sum_{i=1}^{n} h_i e_i$; on a

$$f'(x) \cdot h = f'(x) \cdot \left(\sum_{i=1}^{n} h_i e_i\right)$$
$$= \sum_{i=1}^{n} h_i f'(x) e_i$$
$$= \sum_{i=1}^{n} h_i \partial f(x)$$

De même, si $x \mapsto f(x)$ est dérivable en x, on note $f''(x) \in \mathcal{L}(E; \mathcal{L}(E, \mathbb{R}))$ cette dérivée seconde et on considère f''(x) comme une forme bilinéaire

$$f''(x) \in \mathcal{L}(E \times E, \mathbb{R})$$

Avec ces notations, le théorème fondamental de l'analyse (TTA) peut s'énoncer ainsi :

Théorème 1.1. Soit $f \in \mathcal{C}'(U, \mathbb{R})$. Alors pour tout $(x, y) \in U$ tel que $\forall t \in [0, 1], x + t(y - x) \in U$, on a

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

^{*}Cours inspiré de M. Charlier et M. Marche

Soit $f \in \mathscr{C}^2(U,\mathbb{R}), x \in U$. Alors il existe un voisinage v de x tel que pour tout $h \in v$

$$f(x+h) = f(x) + f'(x) \cdot h + \frac{1}{2}f''(x) \cdot (h,h) + o(||h||^2)$$

Bien entendu, cette expression peut aussi se formuler ainsi :

$$f(x+h) = f(x) + \sum_{i=1}^{n} \partial f(x)h_{i}$$
$$+ \frac{1}{2} \sum_{i,j=1}^{n} \partial^{2} f(x)h_{i}h_{j}$$
$$+ ||h||^{2} \varepsilon(h)$$

avec $\varepsilon(h) \xrightarrow{\|h\| \to 0} 0$.

Soit $f: U \to \mathbb{R}$ de classe \mathscr{C}^1 . Alors pour tout $a \in U$, il existe un unique vecteur, noté $\nabla f(a)$ tel que pour tout $h \in E$

$$f'(a) \cdot h = \langle \nabla f(a), h \rangle$$

où < ·,· > désigne le produit scalaire canonique sur \mathbb{R}^n

1.2 Résultats d'existence

Un outil fondamental à la compacité

Théorème 1.2. Soit K un compact de \mathbb{R}^n et $f:K\to\mathbb{R}$ une fonction continue. Alors f est bornée et atteint ses bornes :

$$\sup_{x \in K} |f(x)| < +\infty$$

et il existe $\underline{\mathbf{x}} \in K$ et $\overline{x} \in K$ tels que

$$f(\underline{\mathbf{x}}) = \inf_{x \in K} f(x) = \min_{x \in K} f(x)$$

$$f(\overline{x}) = \sup_{x \in K} f(x) = \max_{x \in K} f(x)$$

Preuve. Ce résultat à été démontré dans le cours de topologie / analyse fonctionnelle. Puisque f est continue, f(K) est une partie compacte de \mathbb{R} , c'est à dire une partie fermée et bornée de \mathbb{R} Ainsi on a

$$-\infty < \inf f(K) \le \sup f(k) < +\infty$$

et puisque f(K) est fermé et que inf f(k) et sup f(k) sont adhérents à f(K), on a nécessairement

$$\inf f(K) = \min f(K) \in f(E)$$
 et sup $f(K) = \max f(K) \in f(E)$

Definition 1.1. Soit $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$. On dit que f est coercive si $f(x) \to +\infty$ lorsque $||x|| \to +\infty$.

Théorème 1.3. $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ continue et coercive. Alors f est minorée et atteint son minimum.

Preuve. Posons A = f(0) + 1.

Puisque f est coercive, il existe $\alpha > 0$ tel que

$$\forall x \in \mathbb{R}^n, ||x|| \ge \alpha \Longrightarrow f(x) \ge f(0) + 1$$

La boule $\overline{B}(0,\alpha)$ est un fermé borné de \mathbb{R}^n donc un compact de \mathbb{R}^n et $f|_{\overline{B}(0,\alpha)}$ est continue. D'après le Théorème 1.1.1, f est minorée sur $\overline{B}(0,\alpha)$ et atteint son minimum en un certain $x_0 \quad (\forall x \in \overline{B}(0,\alpha), f(x) \geq f(x_0))$ Ainsi, soit $x \in \mathbb{R}^n$

```
a \text{ si } x \in \overline{B}(0, \alpha), \text{ alors } f(x) \ge f(x_0)
     a \ x \notin \overline{B}(0,\alpha), alors ||x|| > \alpha et donc f(x) \ge f(0) + 1 et f(x) \ge f(x_0) + 1 > \dots
puisque 0 \in \overline{B}(0, \alpha)
Ainsi...
```

Remarque 1.1. Ce dernier résultat peut être généralisé, sous les même hypothèses, au cas d'une fonction $f: K \to \mathbb{R}$ avec K fermé de \mathbb{R}^n .

Caractérisation des extremas sans contraintes

Un outil fondamental au calcul différentiel.

Théorème 1.4. Soit $U \subset \mathbb{R}^n$ ouvert et $f:U \to \mathbb{R}$ de classe \mathscr{C}^1 . Si $x_0 \in U$ est extremum local de f sur U alors on a $f'(x_0) = 0$ (ou $\nabla f(x_0) = 0$)

Preuve. Rappelons ce qu'il se passe pour une fonction $\varphi: I \subset \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ qui admet par exemple un maximum local en $O \in I$.

maximum local en $O \in I$. On a d'une part $\varphi'(0) = \lim_{x \to 0^+} \lim_{x \to 0^+} \frac{\varphi(x) - \varphi(0)}{x} \le 0$ car x > 0 et $\varphi(x) - \varphi(0) \le 0$ et d'autre part $\varphi'(0) = \lim_{x \to 0^-} \frac{\varphi(x) - \varphi(0)}{x} \ge 0$ car x < 0 et $\varphi(x) - \varphi(0) \le 0$ Dans le cas $E = \mathbb{R}^n$, supposons que f admet un maximum local en $x_0 \in U$. Soit e_i un vecteur de base.

On sait que $\partial_i f(x_0) = f'(x_0) \cdot e_i = \varphi'_{e_i}(0)$ avec $\varphi_{e_i}(t) = f(x_0 + te_i)$ (où on remarque que $t\in \left]-\delta,\delta\right[)$ puis que U est ouvert et $x_0\in U)$

Puisque f admet un maximum local en x_0 il existe r > 0 tel que

$$\forall x \in B(x_0, r), \quad f(x) \le f(x_0)$$

Soit $h \in \mathbb{R}^n$ tel que $||h|| \le r$ alors $f(x_0 + h) \le f(x_0)$. et en particulier

$$|t| \le r \Longrightarrow f(x_0 + te_i) \le f(x_0)$$

 $\Longrightarrow \varphi'_{e_i}(0) = 0$

Ainsi, toutes les dérivées partielles de f sont nulles en x_0 et donc $f'(x_0) = 0$