

Extremums : existence, caractérisations, recherche. Exemples et applications.

I - Situations classiques d'existence d'extremums.

1) Définitions.

Déf 1: Soient X un ensemble non vide, Y une partie de \mathbb{R} , $f: X \rightarrow Y$ une application, $x_0 \in X$. On dit que x_0 est un minimum (resp. maximum) global de f sur X lorsque pour tout $x \in X$, $f(x_0) \leq f(x)$ (resp. $f(x) \leq f(x_0)$).

Ex: *) $n \in \mathbb{N}^*$, $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ On a un minimum global de f sur X .
 $(x_1, \dots, x_n) \mapsto x_1^2 + \dots + x_n^2$
 *) $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ $m = \{ (k+1)\pi / k \in \mathbb{Z} \}$ est l'ensemble des minimums globaux de f sur \mathbb{R} .
 $x \mapsto \cos x$

Déf 2: Soient (X, \mathcal{O}) un espace topologique, Y une partie de \mathbb{R} , $f: X \rightarrow Y$ une application, $x_0 \in X$. On dit que : i) x_0 est un minimum local (resp. local strict) de f sur X lorsqu'il existe un voisinage V de x_0 dans X tel que pour tout $x \in V \setminus \{x_0\}$, $f(x_0) \leq f(x)$ (resp. $f(x_0) < f(x)$); ii) x_0 est un maximum local (resp. local strict) de f sur X lorsqu'il existe un voisinage V de x_0 dans X tel que pour tout $x \in V \setminus \{x_0\}$, $f(x_0) \geq f(x)$ (resp. $f(x_0) > f(x)$).

Ex: $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ a un maximum local sur \mathbb{R}^2 égal à 3
 $(x, y) \mapsto (x^2 + y^2 - 1)^2 + 2$

Vocabulaire: le terme extremum désigne indifféremment un minimum ou un maximum.

Prop 1: Soient (X, \mathcal{O}) un espace topologique à base dénombrable d'ouverts, $f: X \rightarrow \mathbb{R}$ une application. L'ensemble des minimums (resp. maximums) locaux stricts de f sur X est dénombrable.

2) Extremums et compacité.

Thm 1: Soient (X, \mathcal{O}) un espace topologique compact, $f: X \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction continue sur X . Alors, f est bornée et atteint ses bornes.

Applications: *) Soient (E, d) un espace métrique, K_1, K_2 deux compacts non vides de E . Il existe $(x_1, x_2) \in K_1 \times K_2$ tels que $d(x_1, x_2) = d(K_1, K_2)$ (voir figure 1.).

*) Soient (E, d) un espace métrique, K un compact non vide de E , F un fermé de E . Si $K \cap F = \emptyset$, alors $D(K, F) \neq 0$.

Déf 2: Soient (X, \mathcal{O}) un espace topologique, Y une partie de \mathbb{R} , $f: X \rightarrow Y$ une application, $x_0 \in X$. On dit que f est semi-continue inférieurement (resp. supérieurement) lorsque pour tout réel $r < f(x_0)$ (resp. $r > f(x_0)$), il existe un voisinage V de x_0 dans X tel que pour tout $x \in V$, $r < f(x)$ (resp. $r > f(x)$). Si f est semi-continue inférieurement (resp. supérieurement) en tout point de X , on dit que f est semi-continue inférieurement (resp. supérieurement) sur X .

Illustration: Voir figure 2, 3.

Ex: *) $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ est semi-continue supérieurement sur \mathbb{R} .
 $x \mapsto \lfloor x \rfloor$

) $n \in \mathbb{N}^$, $\gamma_n(K) \rightarrow \mathbb{R}$ est semi-continue inférieurement sur $\gamma_n(K)$.
 $M \mapsto \gamma_n M$

Thm 2: Soient (X, \mathcal{O}) un espace topologique compact, $f: X \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction semi-continue inférieurement (resp. supérieurement) sur X . Il existe $\bar{x} \in X$ tel que $\inf_X f = f(\bar{x})$ (resp. $\sup_X f = f(\bar{x})$).

Application: Soient (X, \mathcal{O}) un espace topologique, $f: X \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction semi-continue inférieurement sur X telle qu'il existe $\lambda \in \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$ satisfaisant $\{f \leq \lambda\}$ compact non vide de X . Alors, il existe $\bar{x} \in X$ tel que $f(\bar{x}) = \inf_X f$.

3) Extremums et convexité.

Déf 3: Soient X un \mathbb{R} -espace vectoriel, C un convexe de X , Y une partie de \mathbb{R} , $f: C \rightarrow Y$ une application. On dit que

f est convexe lorsque l'ensemble $\text{epi} f = \{(x, y) \in X \times \mathbb{R} / f(x) \leq y\}$ est convexe dans $X \times \mathbb{R}$.

Illustration: Voir figure 4.

Thm 3: Soient $(X, \|\cdot\|)$ un \mathbb{R} -espace vectoriel normé, $f: X \rightarrow \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$ une fonction convexe, $a \in X$ tel que $f(a) \neq +\infty$. Si a est minimum local de f sur X , alors a est minimum global de f sur X .

Contre-exemple: $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$
 $x \mapsto \begin{cases} +\infty & \text{si } x < 0 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$

0 est minimum local de f sur \mathbb{R}

Thm 4: Soient $(X, \|\cdot\|)$ un \mathbb{R} -espace de Banach réflexif, C un convexe de E , fermé dans E , non vide, $f: C \rightarrow \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$ une fonction semi-continue inférieurement sur C , $f \not\equiv +\infty$ telle que $\lim_{\|x\| \rightarrow +\infty} f(x) = +\infty$ (aucune hypothèse si C est borné).

Alors, il existe $\bar{x} \in C$ tel que $f(\bar{x}) = \inf f$.

Application: Preuve alternative du thm 5.

4) Extremums et espaces de Hilbert.

Thm 5: Soient $(\mathcal{H}, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ un \mathbb{K} -espace de Hilbert, C un convexe fermé non vide de \mathcal{H} . Alors, pour tout $x \in \mathcal{H}$, il existe un unique $P_C(x) \in C$ qui réalise la distance de C à x . De plus, pour tout $x, u \in \mathcal{H}$, $u = P_C(x)$ si et seulement si $u \in C$ et pour tout $y \in \mathcal{H}$, $P_C(\langle x - u, y - u \rangle) \leq 0$.

Illustration: Voir figure 5.

Application: Hahn-Banach géométrique dans les Hilbert.

Prop 2: Soient $(\mathcal{H}, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ un \mathbb{K} -espace de Hilbert, C une partie convexe de \mathcal{H} non vide, fermée dans \mathcal{H} , bornée, $f: C \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction convexe, semi-continue inférieurement sur C . Alors, il existe $\bar{x} \in C$ tel que $\inf f = f(\bar{x})$.

II - Extremums sur un ouvert.

1) Condition nécessaire du 1er ordre.

Def. 4: Soient $(E, \|\cdot\|)$ un \mathbb{R} -espace vectoriel normé, U un ouvert non vide de E , $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ une application, $x_0 \in U$.

On dit que x_0 est un point critique de f lorsque f est différentiable en x_0 et lorsque $dx_0 f = 0$.

Ex: $\varphi: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ a trois points critiques
 $(x, y) \mapsto x^2 y^2 + \frac{y^4}{4}$ $(0, 0); (0, \sqrt{2}); (0, -\sqrt{2})$

Thm 6: Soient $(E, \|\cdot\|)$ un \mathbb{R} -espace vectoriel normé, U un ouvert non vide de E , $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ une application, $x_0 \in U$. Si x_0 est un extremum local de f , alors x_0 est un point critique de f .

Application (Point de Fermat): Soient $A, B, C \in \mathbb{R}^2$ non alignés tels que les angles du triangle ABC soient inférieurs strictement à $\frac{\pi}{2}$. La fonction $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ admet un minimum global sur \mathbb{R}^2 , atteint en un unique point $P \in \mathbb{R}^2$ intérieure au triangle ABC .

Prop 3: Soient $(E, \|\cdot\|)$ un \mathbb{R} -espace vectoriel normé, U un ouvert non vide de E , convexe dans E , $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction convexe, différentiable sur U , $x_0 \in U$. Si x_0 est un point critique de f , alors x_0 est un minimum global de f sur E .

2) Condition nécessaire du 2ème ordre.

Thm 7: Soient $(E, \|\cdot\|)$ un \mathbb{R} -espace vectoriel normé, U un ouvert non vide de E , $x_0 \in U$, $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction deux fois différentiable en x_0 . Si x_0 est un minimum (resp. maximum) local de f sur U , alors la forme bilinéaire $dx_0^2 f$ est positive (resp. négative).

Ex: $\text{Hess}_{(0,0)} \varphi = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}$; ni positive, ni négative. Ainsi, $(0, 0)$ n'est pas un extremum local de f sur U .

Application (Principe du maximum): Soient $n \in \mathbb{N}^*$, $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction de classe C^2 sur \mathbb{R}^n , Δf son Laplacien, U (resp. B) la boule unité ouverte (resp. fermée) de $(\mathbb{R}^n, \|\cdot\|_2)$. Si pour tout $x \in U$, $\Delta f(x) > 0$ (resp. $\Delta f(x) \leq 0$), alors pour tout $x \in U$, $f(x) < \max_B f$ (resp. $\min_B f \leq f(x) \leq \max_B f$).

DVIT 1

DVIT 2

3) Condition suffisante à l'existence d'un extremum.

Déf. 5: Soient $(E, \|\cdot\|)$ un \mathbb{R} -espace vectoriel normé, $b: E \times E \rightarrow \mathbb{R}$ une forme bilinéaire de E . On dit que b est coercive lorsqu'il existe $a \in \mathbb{R}_+^*$ tel que pour tout $x \in E$, $b(x, x) \geq a \|x\|^2$.

Thm 9: Soient $(E, \|\cdot\|)$ un \mathbb{R} -espace vectoriel normé, U un ouvert non vide de E , $x_0 \in U$, $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ une application. Si f est deux fois différentiable en x_0 , si x_0 est un point critique de f et si $d_{x_0}^2 f$ est coercive, alors x_0 est un point de minimum local.

Rq: En dimension finie, on peut remplacer coercive par définie positive.

Ex: On a $\text{Hess}(0, \sqrt{2}) \varphi = \text{Hess}(0, -\sqrt{2}) \varphi = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 4 \end{pmatrix}$

Ainsi, $(0, \sqrt{2})$ et $(0, -\sqrt{2})$ sont des minimums locaux de φ sur \mathbb{R}^2 .

4) Minimisation sous contraintes équalitaires.

Thm 9: Soient $n, r \in \mathbb{N}^*$, U un ouvert non vide de \mathbb{R}^n , $f, g_1, \dots, g_r: U \rightarrow \mathbb{R}$ des fonctions de classe C^1 sur U , $P = \{x \in U / g_1(x) = \dots = g_r(x) = 0\}$. Si $f|_P$ admet un extremum local $a \in P$ et si les formes linéaires dg_1, \dots, dg_r de \mathbb{R}^n forment une famille libre de $(\mathbb{R}^n)^*$, alors il existe des réels $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ tels que $df = \lambda_1 dg_1 + \dots + \lambda_r dg_r$.

Applications: *₁) $g: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$, $P = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 / y - x^2 = 0\}$
 $(x, y) \mapsto x^2 + y^3$

g n'a pas de maximum sur P .

*₂) Inégalité arithmético-géométrique: Pour tout $n \in \mathbb{Z}, n \geq 2$, pour tout $(x_1, \dots, x_n) \in (\mathbb{R}_+)^n$,

$$\left(\prod_{i=1}^n x_i \right)^{1/n} \leq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

III - Gradient à pas optimal.

1) de problème et le cadre.

Soient $n \in \mathbb{N}^*$, $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction différentiable sur \mathbb{R}^n . On cherche à résoudre le problème de minimisation sans contraintes $\inf f$. On munit \mathbb{R}^n de sa structure euclidienne canonique. On note $\nabla f(x)$ le gradient de f en $x \in \mathbb{R}^n$.

2) L'algorithme (Illustration: figure 6)

Fixons un réel $\varepsilon > 0$. L'algorithme du gradient à pas optimal est donné par les étapes ci-dessous:

Initialisation: $x_0 \in \mathbb{R}^n$, $k=0$, et $b \in \mathbb{R}$.

Etape 1: Si $\|\nabla f(x_k)\| \leq \varepsilon$, alors arrêt.

Etape 2: On pose $d_k = -\nabla f(x_k)$.

Etape 3: On détermine $t_k \in [0, b]$ tel que $g_k(t_k) = \min_{t \in [0, b]} g_k(t)$

$$g_k: [0, b] \rightarrow \mathbb{R}$$

$$t \mapsto f(x_k + t d_k)$$

$x_{k+1} = x_k + t_k d_k$, $k \rightarrow k+1$, retour à l'étape 1.

3) Convergence de l'algorithme

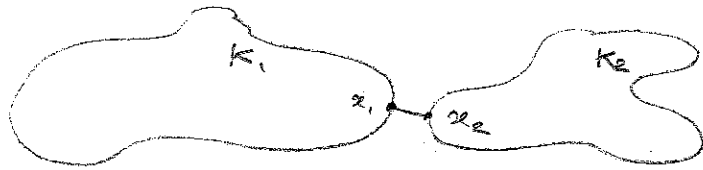
L'algorithme du gradient à pas optimal fournit l'existence d'une suite d'éléments de \mathbb{R}^n , $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$ telle que $\lim_{k \rightarrow +\infty} \nabla f(x_k) = 0$. On dit d'une telle suite qu'elle est stationnalisante pour f .

Rq: En général, la convergence est lente.

Thm 10: Soient $n \in \mathbb{N}^*$, $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction convexe, différentiable sur \mathbb{R}^n . Toute suite d'éléments de \mathbb{R}^n , bornée et stationnalisante pour f est minimisante pour f .

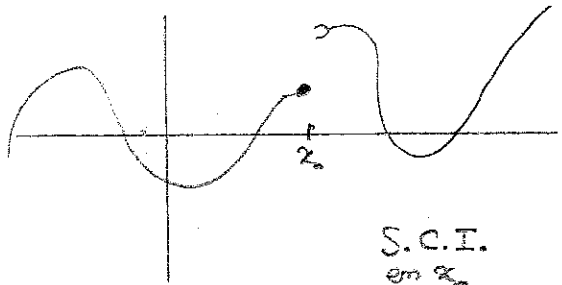
- Références: *₁) Objectif Agégation; Beck
 *₂) Analyse; Gourdon
 *₃) LB Analyse; Marco
 *₄) Analyse convexe; Azé

ANNEXE :



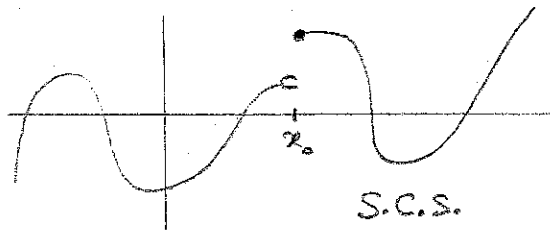
$D(K_1, K_2) = d(x_1, x_2).$

Figure 1.



S.C.I.
en x_0

Figure 2.



S.C.S.
en x_0

Figure 3.

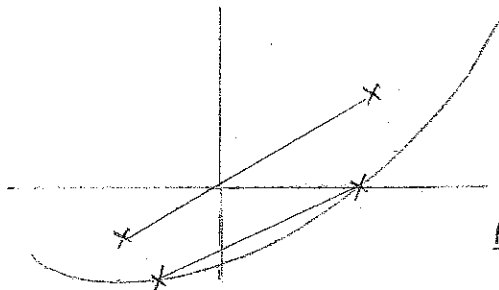


Figure 4.

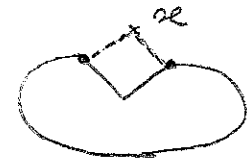
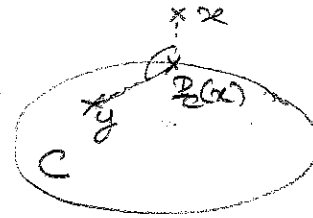


Figure 5.

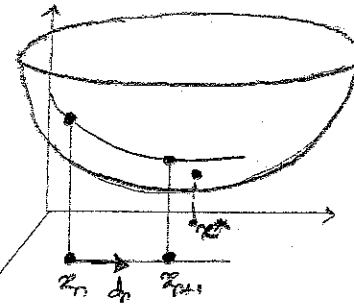


Figure 6.

Méthode de descente pour une fonction de \mathbb{R}^2 dans \mathbb{R}