

219. EXTREMUMS: EXISTENCE, CARACTÉRISATION, RECHERCHE. EXEMPLES ET APPLICATIONS

I / Définitions et casus de travail

Casus : Soit E un \mathbb{R} -espace vectoriel de dimension finie n muni de la norme euclidienne $\|\cdot\|$. Soit $U \subset E$ non vide.

def 1.1 Soit $a \in U$ et $f: U \rightarrow \mathbb{R}$. On dit que f admet :

- un minimum global en a si $\forall x \in U, f(x) \geq f(a)$
- un minimum local en a si $\exists R$ existe un voisinage V de a dans E tel que $\forall x \in V \cap U, f(x) \geq f(a)$
- un minimum strict global (resp local) si l'égalité du 1^{er} point (resp. 2^{ème}) est stricte pour $x \neq a$.

def 1.2 La notion de maximum se définit en inversant les sens des inégalités

- Un extremum est un maximum ou un minimum

ex 1-3 $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ admet un minimum global non strict (qui est $x \mapsto \sin(x)$) ou un minimum local strict en $-\frac{\pi}{2}$

II / Compacité et existence d'extremums.

HR 2.1 Si $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ est continue et que U est un compact de E

alors f est bornée sur U et atteint ses bornes

ex 2.2 Soit $N: (\mathbb{R}^n, \|\cdot\|_2) \rightarrow \mathbb{R}$ une norme. N est continue sur le compact $S_{\infty}(0,1) = \{x \in \mathbb{R}^n, \|x\|_2 = 1\}$ et elle y atteint son minimum

prop 2.3 Équivalence des normes en dimension finie

def 2.4 $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ est dite coercive si :

$\forall A > 0, \exists B > 0, \exists \delta > 0, \forall x \in U, (\|x\| \geq B \text{ ou } \|x\| \leq \delta) \implies f(x) \geq A$

prop 2.5 Si $U = E, f$ est coercive sur U et f bornée $f(x) = +\infty$

HR 2.6 Soit $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ continue et coercive. Alors f est bornée et atteint sa borne inférieure.

ex 2.7 $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ est continue et coercive. Elle atteint son minimum en $(0,0)$

$(x,y) \mapsto x^2 + y^2$ minimum en $(0,0)$

prop 2.8 Théorème de d'Abraham: tout polynôme $P \in \mathbb{C}[X]$ non constant admet une racine complexe

III / Extremums et calcul différentiel

Dans ce chapitre, on suppose que U est ouverte

1) Cas 1

def 3.1 Soit $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ et $a \in U$ tel que $df(a)$ existe. On dit que a est un point critique de f si $df(a) = 0$

HR 3.2 Soit $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ et $a \in U$. Si a est un extremum local et si $df(a)$ existe alors a est un point critique de f

ex 3.3 Cette condition est nécessaire pour avoir un extremum mais pas suffisante : $f:]-1,1[\rightarrow \mathbb{R}$ défini $df(a) = 0$ mais n'a pas d'extremum en 0

prop 3.4 Théorème de Rolle: Soit $f: [a,b] \rightarrow \mathbb{R}$, continue sur $[a,b]$, dérivable sur $]a,b[$ et telle que $f(a) = f(b)$ ($a < b$). Alors $\exists c \in]a,b[, f'(c) = 0$

prop 3.5 Théorème des accroissements finis: Soit $f: [a,b] \rightarrow \mathbb{R}$ ($a < b$) continue sur $[a,b]$ et dérivable sur $]a,b[$. Alors $\exists c \in]a,b[, f'(c) = \frac{f(b) - f(a)}{b - a}$

2) Cas 2.

HR 3.6 Soit $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ et $a \in U$. Si a admet un minimum local en a et si $D^2f(a)$ existe alors $D^2f(a) = 0$ et $D^2f(a)$ est une forme quadratique positive.

[04] p. 8

Ex 3.7. $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ admet un minimum en $(0,0)$ et on a $f(x,y) \mapsto x^2 + y^4$ bien $Df(0,0) = 0$ et $D^2f(0,0) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ est bien positive

[04] p. 373
3) Problèmes sous contraintes
Th 3.14. Théorème des extrema liés
Soit $f, g_1, \dots, g_p: U \rightarrow \mathbb{R}$ de classe C^1 et $\Gamma = \{x \in U, \forall 1 \leq i \leq p, g_i(x) = 0\}$
Si $f|_{\Gamma}$ admet un extremum local en $a \in \Gamma$ et si les $Dg_i(a)$ sont linéairement indépendants alors $\exists \lambda_1, \dots, \lambda_p \in \mathbb{R}$, non nuls multiplicateurs de Lagrange, tels que $Df(a) = \sum_{i=1}^p \lambda_i Dg_i(a)$

[04] p. 8

Ex 3.8. La condition 3.6 est nécessaire à l'existence d'un extremum mais pas suffisante: $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ admet $(0,0)$ comme point critique; $D^2f(0,0) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ est positive mais $(0,0)$ n'est pas un minimum local de f .

[04] p. 374
Th 3.15. Intégration géométrique: $\nabla g(a)$ est orthogonal au plan tangent à Γ en a .

[R] p. 374

Ex 3.9. Soit $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ et $a \in U$. Si $Df(a) = 0$ et $D^2f(a)$ est définie positive alors f admet un minimum local strict en a .

[04] p. 374
Th 3.16. Inégalité arithmético-géométrique:
 $\forall (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^+, \left(\prod_{i=1}^n x_i \right)^{1/n} \leq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$

[R] p. 373

Ex 3.10. $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ admet un point critique en $(x,y) \mapsto x^2 - y^2 + \frac{y^4}{4}$ $(0, \sqrt{2})$ est $D^2f(0, \sqrt{2})$ est définie positive dans $(0, \sqrt{2})$ est un minimum local strict de f .
Ex 3.11. La condition 3.6 est suffisante à l'existence d'un extremum mais pas nécessaire: $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ admet un minimum local strict en $(0,0)$

[04] p. 374
Th 3.17. Diagonalisation des endomorphismes symétriques:
Soit $u \in \mathcal{L}(E)$ un endomorphisme symétrique.
Alors il existe une base orthonormée de E constituée de vecteurs propres de u .

[G] p. 347

Ex 3.12. Soit $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ admet un minimum local strict en $(0,0)$ mais $D^2f(0,0)$ n'est pas définie, comme vu en 3.7.

[04] p. 374
Th 3.18. Soit $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ admet un minimum local strict en $a \in U$ et $a \in U$ tel que $Df(a) = 0$.
Si $D^2f(a) > 0$, a est un extremum local de f .
Si $D^2f(a) < 0$, f n'a pas d'extremum en a .
Si $D^2f(a) = 0$, on ne peut rien dire sur a a priori.

[G] p. 348

Ex 3.13. Principe du maximum Routhien.
Soit $f: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$ de classe C^2 telle que $\Delta f(x) = \sum_{i=1}^m \frac{\partial^2 f}{\partial x_i^2}(x) = 0$ pour tout $x \in D(0,1)$. Alors $\forall x \in D(0,1)$, $\min_{\|y\|=1} f(y) \leq f(x) \leq \max_{\|y\|=1} f(y)$

[04] p. 374
Th 3.19. Soit $f: U \rightarrow \mathbb{R}$. On dit que f est convexe si $\forall x,y \in U, \forall t \in [0,1], f(tx + (1-t)y) \leq t f(x) + (1-t) f(y)$.
Si les plans tangents à f sont ordonnés, $x \neq y$ et $t \in]0,1[$, on dit que f est strictement convexe.

[G] p. 348

Ex 3.14. Soit U convexe en plus d'être convexe et $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ convexe on a: \bullet si $a \in U$ est un maximum global alors f est constante \bullet si $a \in U$ est un minimum local de f alors a minimum global

[04] p. 374
Th 3.20. Soit $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ convexe et non vide $Df(x) = 1$ Soit $f: U \rightarrow \mathbb{R}$. On dit que f est convexe si $\forall x,y \in U, \forall t \in [0,1], f(tx + (1-t)y) \leq t f(x) + (1-t) f(y)$.
Si les plans tangents à f sont ordonnés, $x \neq y$ et $t \in]0,1[$, on dit que f est strictement convexe.

[G] p. 348

Ex 3.15. Principe du maximum Routhien.
Soit $f: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$ de classe C^2 telle que $\Delta f(x) = \sum_{i=1}^m \frac{\partial^2 f}{\partial x_i^2}(x) = 0$ pour tout $x \in D(0,1)$. Alors $\forall x \in D(0,1)$, $\min_{\|y\|=1} f(y) \leq f(x) \leq \max_{\|y\|=1} f(y)$

[04] p. 374
Th 3.21. Soit U convexe en plus d'être convexe et $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ convexe on a: \bullet si $a \in U$ est un maximum global alors f est constante \bullet si $a \in U$ est un minimum local de f alors a minimum global

[T] p253
 Th 4.3 Si $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ est convexe et différentiable au point x alors f admet un extremum local en x si et seulement si $Df(x) = 0$

ex 4.4 $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ est convexe et minimise mais n'a pas de minimum (ni local, ni global) sur \mathbb{R}
 $f(x) = e^x$ $\forall x \in \mathbb{R}, Df(x) \neq 0, f$ n'admet pas de

Th 4.5 Si $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ est strictement convexe et admet un minimum alors il est unique

[K-EN] p223
 Th 4.6 ECR: convexe de John - Johnson **DEVI 1**
 Soit K un compact de \mathbb{R}^n tel que $0 \in K$. Il existe un unique \mathbb{R} -espace vectoriel en 0 et de volume minimal contenant K

2) Projection sur un convexe fermé

Th 4.7 Soit C un convexe fermé non vide de E et $x \in E$

Alors $\exists! p_C(x) \in C$ tel que $\|x - p_C(x)\| = d(x, C)$

et ce point est caractérisé par $\forall y \in C, \langle x - p_C(x), y - p_C(x) \rangle \leq 0$

[R] p384
 Prop 4.8 Soit $m \in \mathbb{N}^*$ et $\forall i \in \{1, \dots, m\}, (x_i, y_i)$ un point de \mathbb{R}^2 . On suppose que les x_i ne sont pas tous égaux. Alors $\exists! (N, \mu) \in \mathbb{R}^2$ la somme $\sum_{i=1}^m (\mu x_i + \mu y_i)^2$ est minimale.

Algorithmes de recherche et d'approximation

5.1 Descente de gradient à pas optimal.

Soit $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ $x \mapsto \frac{1}{2} \langle Ax | x \rangle + \langle b | x \rangle + c$
 où $A \in S_n^+(\mathbb{R})$. Soit $x_0 \in \mathbb{R}^n$ et $\varepsilon > 0$

L'algorithme

tant que $\nabla f(x_k) > \varepsilon$

$$x_{k+1} = x_k - t_k \nabla f(x_k) \text{ où } t_k = \arg \min_{t \in \mathbb{R}} f(x_k - t \nabla f(x_k))$$

permet de construire la suite x_k qui tend vers

$$\bar{x} = \arg \min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x) \text{ et telle que } \|x_k - \bar{x}\| \leq C \left(\frac{\lambda_1 - \lambda_n}{\lambda_n + \lambda_1} \right)^k$$

$$\text{ou } C \in \mathbb{R} \text{ et } \lambda_n = \min \text{Sp}(A) \quad \lambda_1 = \max \text{Sp}(A)$$

5.2. Méthode de Newton **DEVI 2**

Soit $f: [c, d] \rightarrow \mathbb{R}$ de classe C^2 telle que $f(c) < 0 < f(d)$ et $f'(x) > 0$ sur $[c, d]$.

La suite $x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$ converge vers a

l'unique zéro de f sur $[c, d]$ si x_0 assez proche de a . De plus $|x_{n+1} - a| \leq C |x_n - a|^2$.

Si $f' > 0$ alors $x_0 \in [a, d]$ suffit.

Corollaire 5.3: Si $g: [c, d] \rightarrow \mathbb{R}$ est de classe

C^3 et strictement convexe, on peut approcher son minimum par la méthode de Newton appliquée à f' .

[HU] p53

[R] p152

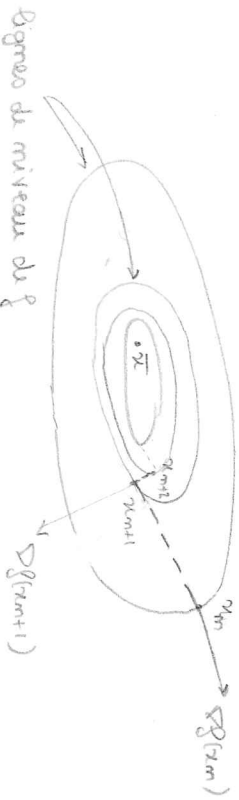
ANNEXE A

Méthode de descente dans le cas général :

$$x_{m+1} = x_m + t_m d_m$$

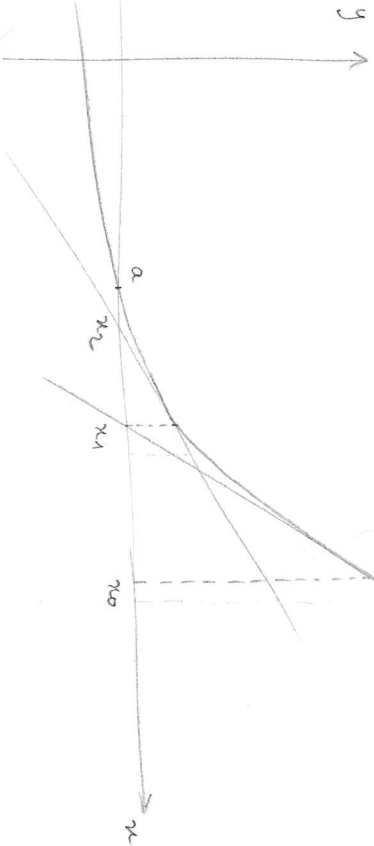
↓
'pas' ↘ direction de descente

Dans le cas d'une descente de gradient à pas optimal, $d_m = \nabla g(x_m)$ et le pas est optimal au sens où il coupe l'ellipse en minimum de f sur la droite $x_m + \text{Vect}(\nabla g(x_m))$:



ANNEXE B

Méthode de Newton : x_{m+1} est l'intersection de (Ox) avec la tangente à f en x_m :



Références

- [R] = Pourville, FGD
- [G] = Fourdon analyse
- [O4] = Objectif optimisation
- [X-ENS] = cours X-ENS algèbre 3
- [HU] = Hiriart-Urruty, optimisation et analyse convexe