

# 219 - Problèmes d'extremum

Intro sur optimisation. On ne considère que des fonctions à valeurs réelles (pour pouvoir parler d'extremum).

Plan : d'abord, quand est-ce qu'il existe des extremums, ensuite comment les localiser et enfin on résout quelques problèmes d'extremums.

## I) Critères d'existence et/ou d'unicité [Rou] + [BMP]

Définitions extremum local/global [Rou 370]

### 1) Extremums et compacité

Th :  $f$  continue sur un compact  $\Rightarrow f$  bornée et atteint ses bornes [BMP 16]

Appl : Rolle [BMP 17] (*si  $f$  est constante c'est plié, sinon  $f$  a un minimum global et un max global qui sont différents. Soit  $f(a)=f(b)$ , l'un de ces extremums est à l'intérieur du segment, la dérivée s'y annule*)

Déf : une application  $f$  est dite coercive si  $f(x)$  tend vers l'infini quand  $\|x\|$  tend vers l'infini.

Th (csq due th précédent) :  $E$  evn de  $DF$ ,  $f$  continue et coercive sur  $E$ ,  $C$  fermé. Alors  $f$  est minorée et atteint ses bornes sur  $C$  [BMP 30] (*l'inf de  $f$  sur  $C$  est égal à l'inf de  $f$  sur un certain  $B(0,R)$  inter  $C$  par coercivité, qui est compact car  $C$  fermé*)

Appl 1 :  $E$  un evn.  $F$  un sev.  $x$  dans  $E$  qq. Alors la distance de  $x$  à  $F$  est atteinte. [BMP30] (*on applique le résultat précédent à  $C=E$  et  $f(y)=|y-x|$  qui est coercive car  $f(y)>|y|-|x|$* )

### 2) Extremums et convexité

Prop :  $C$  un convexe non vide,  $f$  définie sur  $C$ . l'ensemble des points réalisant le minimum de  $f$  est un convexe [BMP 30] (*petit calcul*)

Prop :  $C$  un convexe non vide et  $f$  une fonction strictement convexe sur  $C$ . Alors il existe au plus un point de  $C$  minimisant  $f$  [BMP30]

Appl : dans l'appl précédente, si la norme est strictement convexe, le point de minimum est unique Si la norme sur  $E$  est strictement convexe, le minimum est même unique [BMP 30] (*l'ensemble des points réalisant le minimum est un convexe.  $y_1$  et  $y_2$  deux tels points, alors  $(y_1+y_2)/2$  aussi et on écrit une triple égalité en norme et c'est là qu'intervient la stricte convexité de la norme*)

Appl : théorème de Fermat. On veut minimiser la fonction  $M \rightarrow MA+MB+MC$ . Le minimum existe par coercivité. Elle est strictement convexe ce qui entraîne l'unicité [BMP 30] [Rou]

Prop : dans un Hilbert, il existe un unique point qui minimise la distance d'un point à un convexe fermé [BMP 16] (*Dessins contre exemple (ensemble non convexe, ensemble non fermé).*)

## II) Localisation des extremums, étude locale [Rou] + [Gou]

C'est là que le calcul diff intervient

### 1) Le calcul diff à notre secours

#### a) Ordre 1

Prop : CN d'extremum local d'ordre 1 [Rou 371]

Rq :  $U$  ouvert est essentiel [Rou 371]

Prop :  $C$  un convexe non vide, ouvert.  $f$  une fonction convexe sur  $C$ . Si  $a$  est un point critique, alors  $f$  admet un extremum local en  $a$  [Rou 381]

### b) Ordre 2

Prop : Taylor Young ordre 2 [Gou 316]

Csq : CN d'ordre 2 : si  $f$  a un minimum local en  $a$  et si  $f$  est deux fois différentiable, la différentielle seconde est une fq dp [Gou 316]

Prop : CS d'ordre 2 [Gou 316]

Rq : si la fq n'est pas dp ou dn, on sait pas ce qu'il se passe... C'est là que le lemme de Morse arrive.

Lemme : Morse

Ex : dimension 2, dessins [Rou 376]

Ex : [Gou 317]

## 2) Principe du maximum

Th : principe du max : si  $f$  vérifie « la propriété de la moyenne » (ou si  $f$  est harmonique, ou si  $f$  est holomorphe) sur un ouvert connexe,  $f$  atteint son max sur la frontière ; [BMP72] pour l'énoncé, démo [???] [Gou 318]

## III) Quelques problèmes d'extremums [Rou] + [Gou] + [GT] + [ZQ]

### 1) Optimisation sous contrainte

Th : Extrema liés [Gou 317] (*csq du th des fonctions implicites*)

Ex : [Gou 317]

Appl : inégalité arithmético-géométrique [Gou 319] (*on regarde la fonction  $f(x_1, \dots, x_n) = x_1 \dots x_n$  et  $G = \{(x_1, \dots, x_n) > 0 \text{ tq } \sum(x_i) = s\}$ .  $f$  est continue sur  $G$  compact donc admet un max atteint en un  $a$ . On note  $g(x_1, \dots, x_n) = x_1 + \dots + x_n - s$  et  $H$  le noyau de  $g$ , et on note  $O$  l'intersection de  $H$  avec  $R^+$ . Alors  $a$  est dans  $O$ ,  $f$  admet un extremum global sur  $O$  en  $a$ ,  $O$  ouvert, on applique th)*)

Appl : les éléments de  $SO_n(\mathbb{R})$  sont les éléments de norme 2 minimale au sein des éléments de  $SL_n(\mathbb{R})$  [Gou 321] ( *$f(M) = \text{tr} M M^T$ , contrainte  $g(M) = 0$  où  $g(M) = \det M - 1$* )

Appl : inégalité d'Hadamard [GT]

Appl : optimisation du volume d'une boîte [Rou 407]

### 2) Optimisation géométrique

#### a) Inégalité isopérimétrique

Th : formule de Green-Riemann

Csq : calcul d'une aire

Th : Inégalité isopérimétrique [ZQ 103], [Rou369] (*démo basée sur les séries de Fourier et la formule de Green-Riemann*)

#### b) Moindres carrés

Th : Moindres carrés (il existe des nombres qui minimisent la somme, ils sont uniques) [Rou 384]

### Développements :

1 - Inégalité de Wirtinger + inégalité isopérimétrique [Analyse L2 529] (\*\*)

2 - Inégalité d'Hadarnard [GT 37 calcul diff] (\*\*)

### Bibliographie :

[Rou]

[Gou]

[ZQ]

[GT] Calcul diff

### Idées en plus :

- Appl 2 : une preuve du théorème de d'Alembert Gauss. On applique le théorème à  $z \rightarrow |P(z)|$ , on trouve un minimum, il faut montrer qu'il est nul [Rou382]
- billard elliptique [Rou413]
- *Optimisation numérique (voir [BMP22])*
- *Polynôme de meilleure approximation*
- *En éco : on définit la fct de prod  $f(K,L) = K^a * L^{1-a}$  (on doit avoir  $f$  croissante concave)*

$K$ =capital,  $L$ =travail

De là, la fonction profit est  $P(K,L) = p * f(K,L) - r_1 * K - L * r_2$

On veut maximiser  $P$  suivant certaines contraintes (par exemples de positivité)

$p$  = prix unitaire du produit

$K$ =capital utilisé,  $L$ =nb d'employés (travail)

$R_1$ =salaire par employé ;  $R_2$ = profit versé pour chaque unité de capital

Rapport jury 2005-2009 : bien faire la distinction entre propriétés locales (caractérisation d'un extremum) et globales (existence).