

NOM : Becquet Prénom : Antoinette Jury :

Algèbre ← Entourez l'épreuve → Analyse

Sujet choisi : 229 : Extremums : existence, caractérisation, recherche. Exemples et applications.

Autre sujet : Réf: Naudin, Beck, Melick-Payne, Rouvière. Demaily

<p>Soit <math>E</math> un espace vectoriel normé réel et <math>X</math> une partie de <math>E</math>. On dit que <math>f: X \rightarrow \mathbb{R}</math> admet en <math>x_* \in X</math> un minimum si <math>\forall x \in X, f(x_*) \leq f(x)</math></p> <p>On parle de minimum local si cette inégalité a lieu sur un voisinage de <math>x_*</math>. On définit de la même manière les maxima et les maxima locaux.</p> <p><u>1) Existence, unicité</u></p> <p><u>1.1) Fonctions continues</u></p> <p>(Th 1) Si <math>X</math> est compact alors <math>f: X \rightarrow \mathbb{R}</math> admet un minimum (et un max).</p> <p>(App 2) Si <math>F</math> est une partie de <math>\mathbb{R}^n, x \in \mathbb{R}^n</math> alors il existe <math>y \in F</math> tq <math>d(x, F) = \ x - y\ </math>.</p> <p>(App 3) Si <math>X</math> est compact et <math>f: X \rightarrow \mathbb{R}</math> vérifie <math>\ f(x) - f(y)\  &lt; \ x - y\ </math> alors il existe un unique <math>\alpha \in X</math> tq <math>f(\alpha) = \alpha</math>.</p> <p>(Def 4) <math>f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}</math> est dite coercive si <math>\lim_{\ x\  \rightarrow \infty} f(x) = +\infty</math>.</p> <p>(App 5) Si <math>f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}</math> est continue coercive alors <math>f</math> admet un minimum.</p>	<p>(Ex 6) Soit <math>A \in \text{SDP}_n, b \in \mathbb{R}^n</math> d'application <math>f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}</math>, définie par <math>f(x) = \frac{1}{2}(Ax, x) - (b, x)</math> est coercive et continue.</p> <p><u>1.2) Fonctions convexes</u></p> <p>(Def 7) Si <math>X</math> est convexe, on dit que <math>f: X \rightarrow \mathbb{R}</math> est strictement convexe si <math>\forall t \in ]0, 1[, \forall x, y \in X</math> <math>f(tx + (1-t)y) &lt; tf(x) + (1-t)f(y)</math>.</p> <p>(Prop 8) <math>f: X \rightarrow \mathbb{R}</math> de classe <math>C^2</math> est strictement convexe si <math>\forall x \in X, d_x^2 f</math> est définie positive (ici <math>X</math> convexe de <math>\mathbb{R}^n</math>, on peut pour Schurer <math>z</math> que <math>d_x^2 f</math> symétrique).</p> <p>(Notation) si <math>f</math> est différentiable on a <math>x \in \mathbb{R}^n</math> on note <math>\nabla f(x) \in \mathbb{R}^n</math> l'unique vecteur tq <math>df_x(h) = \langle \nabla f(x), h \rangle</math> et si <math>f</math> est deux fois différentiable on note <math>\nabla^2 f(x)</math> l'unique matrice hessienne que <math>df_x^2(h, k) = \langle H(x), k \rangle</math></p> <p>(Ex 9) avec les notations du Th 10 on a <math>\nabla f(x) = Ax - b, \nabla^2 f(x) = A &gt; 0</math> donc <math>f</math> strictement convexe.</p> <p>(Th 10) Si <math>f</math> est strictement convexe et admet un minimum, celui-ci est unique.</p>
--	---

DP1:

comparées en comparant les contraintes  $f(x)$   $\rightarrow$  conv.

2) localisation

2.1 Sur un ouvert de  $\mathbb{R}^m$

$\mathcal{U}$  un ouvert de  $\mathbb{R}^m$   $f: \mathcal{U} \rightarrow \mathbb{R}$

(Th 11) Si  $f$  est différentiable sur  $\mathcal{U}$  et si  $f$  admet en  $x_*$   $\in \mathcal{U}$  un extremum alors  $Df(x_*) = 0$  (on dit que  $x_*$  est un point critique de  $f$ )

(App 12) Théorème de Rolle: Soit  $f: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  continue sur  $[a, b]$  et dérivable sur  $]a, b[$  telle que  $f(a) = f(b) = 0$ . Alors il existe  $c \in ]a, b[$  tel que  $f'(c) = 0$ .

(App 13) On reprend  $f(x) = \frac{1}{2}(Ax, x) - (b, x)$ .  $f$  admet un unique  $x_*$  minimum qui vérifie donc  $Df(x_*) = Ax_* - b = 0$  soit  $x_* = A^{-1}b$ . On en déduit

(App 14) Calcule  $A^{-1}b$  par méthode du gradient: Soit  $x_0 \in \mathbb{R}^m$  et pour  $k \geq 0$

$\rightarrow dx_k = -\nabla f(x_k)$ ;  $\rightarrow t_k$  minimise  $f(x_k + td_k)$

$\rightarrow x_{k+1} = x_k + t_k dx_k$   
Alors  $x_k \rightarrow x_* = A^{-1}b$  avec  $\begin{cases} \text{on note} \\ \lambda_1 \leq \dots \leq \lambda_m \\ \text{les rap de } A \end{cases}$

$\|x_k - x_*\| \leq \left(\frac{\lambda_m - \lambda_1}{\lambda_m + \lambda_1}\right)^k \sqrt{\frac{\lambda_m}{\lambda_1}} \|x_0 - x_*\|$

(Ex 15) Si  $\mathcal{U}$  n'est pas ouvert:  $f: [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$   
 $f(0)$  minimum de  $f$ , pourtant  $f'(0) = 1$ .

Top

Hessienne  $D^2_x f(x) = \langle \nabla^2_x f(x), \nabla^2_x f(x) \rangle = \dots$

o Pas de réciproque: si  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, f(x) = x^3$  on a  $f'(0) = 0$ , pourtant  $f$  n'a pas de max.

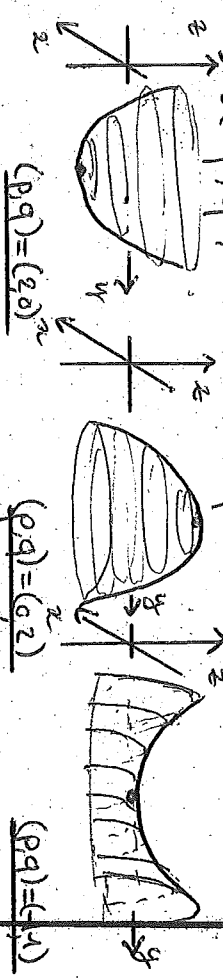
(Th 16) Si  $f: \mathcal{U} \rightarrow \mathbb{R}$  et  $x \in \mathcal{U}$ :

1) Si  $Df(x) \neq 0$ ,  $x$  n'est pas un extremum.  
2) Si  $Df(x) = 0$ , on note  $(p, q)$  la signature de  $D^2_x f(x)$ ; qu'on suppose  $\neq 0$ .

$\rightarrow$  si  $q = 0$   $x$  est un minimum local, strict si  $p = m$ .

$\rightarrow$  si  $p = 0$   $x$  est un maximum local, strict si  $q = m$ .

$\rightarrow$  si  $p, q \neq 0$   $x$  n'est pas un extremum.



2.2 Optimisation sous contraintes

Soit  $\mathcal{U}$  un ouvert de  $\mathbb{R}^m$ ,  $(g_i: \mathcal{U} \rightarrow \mathbb{R})_{i \leq m}$  m fonctions et  $C = \{x \in \mathcal{U}, \forall i, g_i(x) = 0\}$

(Th 17) Extrema liés: Si  $f: \mathcal{U} \rightarrow \mathbb{R}$  est différentiable en  $x_*$  extremum local de  $f$  et si les  $dg_i$  sont linéairement indépendants alors il existe  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$

tel que  $df_{x_*} + \sum_{i=1}^m \lambda_i dg_i = 0$ .

(Ex 18) Trouver le maximum et le minimum de  $(x, y, z) \mapsto x^3 + y + z$  pour  $(x, y, z) \in \mathcal{S}^2$ .

$\nabla^2_x f$  et  $\nabla^2_y f$  sont en fait des matrices...

(App 19) Soit  $M \in \text{Sym}_n$ .  $M$  est diagonale réelle en base orthogonale.

(Ex 20)  $f(x, y) = x + y^2$ ,  $g(x, y) = x^3 - y^2$

$g(x, y) = 0 \Rightarrow x \geq 0$  donc le minimum de  $f$  sous la contrainte  $g$  est  $x = y = 0$ .

Pourtant  $\nabla f(0, 0) + \lambda \nabla g(0, 0) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \neq 0$ .

(App 21) Bilinéaire elliptique: il existe sur un hillard elliptique une troncature fermée à trois rebords.

3) Théorème de projection dans un Hilbert

3.1) Exercices.

Soit  $H$  un espace de Hilbert réel muni de ses ps  $(\cdot, \cdot)$  et de sa norme  $\|\cdot\|$ .

(Th 22) Soit  $A$  un convexe fermé non vide de  $H$  et  $x \in H$ . Alors il existe un unique  $y \in A$  tq  $\|y - x\| = \min_{z \in A} \|z - x\|$ .

(Cor 23) Si  $A = F$  est un ses fermé de  $H$  on note  $y = P_F(x)$  le projeté orthogonal de  $x$  sur  $F$ . On a alors  $\forall z \in F (x - P_F(x) \perp z) \Rightarrow P_F: H \rightarrow F$  est lipschitzienne.

(App 24) Calculer  $\min_{a, b, c \in \mathbb{R}} \int_0^1 (x^3 - a - bx - cx^2)^2 dx$

Plus généralement si  $f \in L^2[a, b]$ ,  $m \in \mathbb{N}$  il existe un unique  $P \in \mathbb{R}_m[X]$  minimisant  $\int_a^b (f - P)^2$

3.2 Applications

(Th 25) Soit  $F$  un ses fermé de  $H$ . On définit  $F^\perp = \{x \in H, \forall y \in F (x, y) = 0\}$ . Alors  $F^\perp$  est un ses fermé de  $H$  et  $F \oplus F^\perp = H$ .

(Ex 26) Importance de  $F$  fermé: dans

$H = \mathbb{R}^2 = \{x \in \mathbb{R}^n, \sum x_i^2 < \infty\}$  on considère  $E = \{x \in \mathbb{R}^n, x_i \text{ non nuls en mb fini}\}$ .

$E$  est un ses de  $H = \mathbb{R}^2$ , pourtant  $E^\perp = \{0\}$  et donc  $E \oplus E^\perp = E \neq H$ .

(App 27)  $F$  ses de  $H$  (pas fermé). Alors  $F$  dense dans  $H$  ssi  $F^\perp = \{0\}$ .

(App 28) Hahn-Banach analytique dans  $H$  Si  $F$  ses fermé de  $H$  et  $x \in F^\perp$  alors il existe  $r \in H^\perp$  prolongeant  $x$  et de même norme.

(App 29) Hahn-Banach géométrique dans  $H$  Soit  $A, B$  des convexes non vides et disjoints de  $H$ . On suppose  $A$  fermé,  $B$  compact. Alors il existe  $f \in H^\perp$  telle que  $\sup_{x \in A} f(x) < \inf_{x \in B} f(x)$ .

(App 30) Soit  $D$  une partie de  $H$  (non vide) d'enveloppe convexe fermé de  $D$  est l'intersection des plans de  $H$  contenant  $D$ .

if qu'on se sert de app concises. TP peut de appl concises.

219

# Extremums. Ice, caractérisation, recherche. Exples & appli.

- Devs possibles:
  - thm des extrema liés Courdon
  - méthode du gradient à pas opt Reunis. W.  
conjugué
  - des pbs d'optim. ?
  - parler longuement des mult de Lagr  
& de leur appli au PL ??
  - ?
  - bcp de billards, d'ellipses, de chemins optiques...
  - Pl de Fermat, bouteille de savon, ...

Exercice 213, div 1 : "Méthode du gradient à pas optimal"

$$f: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}, \quad f(x) = \frac{1}{2}(Ax, x) - (b, x)$$

$$x_* = A^{-1}b, \quad A \in \text{SDP}_m$$

$\rightarrow x_0 \in \mathbb{R}^m$  et si  $k \geq 0$  :

$$\left\{ \begin{array}{l} \rightarrow d_k = -\nabla f(x_k) = b - Ax_k \\ \rightarrow t_k \text{ minimise } f(x_k + td_k) \\ \rightarrow x_{k+1} = x_k + t_k d_k \end{array} \right.$$

Alors  $x_k \rightarrow x_*$  et  $\|x_k - x_*\| \leq \left( \frac{\lambda_m - \lambda_1}{\lambda_m + \lambda_1} \right)^k \|x_0 - x_*\|$

1) Existence et expression de  $t_k$

$$\begin{aligned} \text{On a } f(x_k + td_k) &= f(x_k) + (\nabla f(x_k), td_k) + \frac{1}{2}(Atd_k, td_k) \\ &= f(x_k) - t(d_k, d_k) + \frac{t^2}{2}(Ad_k, d_k) \end{aligned}$$

On note pour  $x \in \mathbb{R}^m$   $\|x\|_A^2 = (Ax, x)$  : l'expression est polynomiale en  $t$ , on en déduit

$$t_k = \frac{\|d_k\|^2}{\|d_k\|_A^2} \quad \text{Rq: si } d_k = 0 \text{ alors } x_k = A^{-1}b \text{ c'est fini!}$$

2) Calcul de  $\|x_{k+1} - x_*\|_A^2$  en fonction de  $\|x_k - x_*\|_A^2$

On écrit  $x_{k+1} = x_k + t_k d_k$  puis

$$\|x_{k+1} - x_*\|_A^2 = \|x_k - x_*\|_A^2 + \|t_k d_k\|_A^2 + 2(A(x_k - x_*), t_k d_k)$$

avec  $Ax_k = b - d_k$ ,  $Ax_* = b$  on a :

$$(A(x_k - x_*), t_k d_k) = -t_k \|d_k\|^2 \quad \text{On obtient:}$$

$$\|x_{k+1} - x_*\|_A^2 = \|x_k - x_*\|_A^2 + \frac{\|d_k\|^4}{\|d_k\|_A^2} - 2 \frac{\|d_k\|^4}{\|d_k\|_A^2} = \|x_k - x_*\|_A^2 - \frac{\|d_k\|^2}{\|d_k\|_A^2}$$

$$\text{et donc } \frac{\|x_{k+1} - x_*\|_A^2}{\|x_k - x_*\|_A^2} = 1 - \frac{\|d_k\|^2}{\|d_k\|_A^2 \|x_k - x_*\|_A^2}$$

Ecrivons alors  $A^{-1}d_k = A^{-1}(b - Ax_k) = x_{*} - x_k$ .

$$\text{on a donc } \|x_k - x_{*}\|_A^2 = (A^{-1}(x_k - x_{*}), (x_k - x_{*})) \\ = (d_k, A^{-1}d_k) = \|d_k\|_{A^{-1}}^2.$$

$$\text{D'où } \frac{\|x_{k+1} - x_{*}\|_A^2}{\|x_k - x_{*}\|_A^2} = 1 - \frac{\|d_k\|^4}{\|d_k\|_A^2 \|d_k\|_{A^{-1}}^2}$$

### 3) Inégalité de Kantorovitch

↳ Si  $A \in \text{SDP}_m$ ,  $0 < \lambda_1 \leq \dots \leq \lambda_m$  ses vp alors  
 $\forall x \in \mathbb{R}^m$  on a  $\|x\|_A^2 \|x\|_{A^{-1}}^2 \leq \frac{(\lambda_1 + \lambda_m)^2}{4\lambda_1\lambda_m} \|x\|^4$ .

Appliquons ceci à  $d_k$ :

$$\frac{\|x_{k+1} - x_{*}\|_A^2}{\|x_k - x_{*}\|_A^2} \leq 1 - \frac{4\lambda_1\lambda_m}{(\lambda_1 + \lambda_m)^2} = \left(\frac{\lambda_1 - \lambda_m}{\lambda_1 + \lambda_m}\right)^2 < 1$$

$$\text{D'où } \|x_{k+1} - x_{*}\|_A \leq \frac{\lambda_m - \lambda_1}{\lambda_m + \lambda_1} \|x_k - x_{*}\|_A \\ \text{et par récurrence } \leq \left(\frac{\lambda_m - \lambda_1}{\lambda_m + \lambda_1}\right)^{k+1} \|x_0 - x_{*}\|_A.$$

On calcule en remarquant que  $\forall x \in \mathbb{R}^m$ ,

$$\lambda_1 \|x\|^2 \leq (Ax, x) = \|x\|_A^2 \leq \lambda_m \|x\|^2,$$

$$\text{soit } \sqrt{\lambda_1} \|x\| \leq \|x\|_A \leq \sqrt{\lambda_m} \|x\|,$$

$$\text{qui donne } \|x_{k+1} - x_{*}\| \leq \frac{\sqrt{\lambda_m}}{\sqrt{\lambda_1}} \left(\frac{\lambda_m - \lambda_1}{\lambda_m + \lambda_1}\right)^{k+1} \|x_0 - x_{*}\|.$$

### 4) Si on a le temps : preuve de Kantorovitch

cf TD n°3 matrices, exercice 1.

1/2/15 Réson 219: Extrémum: existence, caractérisation, recherche.

Exps et applications

I Questions

(App2) Unicité deg?
↳ non Déjà dépend de la norme. Pour ||.||2 Pour unicité
Et pour la ||.||1, unicité?
↳ non plus eg. F = IR^n \ B(0, r)

(Prop 8) Réciproque?
Schwarz → d^2\_x f sym. bs de X crse? ↳ non pas du tt
Dém de d^2\_x f sym?
Lien entre d^2\_x f DP et coercité (dég 4)? Il y en a un?
↳ Poly deg 4: coercité ms pas crse

(App5) Exps où on l'utilise?
↳ si on ne sait pas qu'un extrémum, le gdt peut dire simple
f(x, y) = x^2 + y^2 + Q(x, y) où Q de deg < 3

(App 4) (Der 1) Idée de la dém?

(Thm 6) Il dit quoi?
↳ Quand on a des extrémum locaux en fonction du signe
du gradient / de la d^2\_x f et de la signature de la Hessienne

ça repose sur quoi?

↳ Taylor (lequel?) (hyp?)

f(x+h) = f(x) + ∇f(x) · h + 1/2 h^T H(x) h + o(||h||^2)

← matrice

II Exercice

1) P ∈ C(X) deg P = n ||P|| = max\_{|z|=1} |P(z)| (3re?)

Ppe du maximum!

deg r ⇒ ||P|| = ||P||\_r si P(z) = az^n

↳ on cherche sur un cercle = compact

ann P ∈ C, une fonc° infom. K ⊂ C → C atteint
(à l'intérieur ou sur le bord) (preuve en utilisant 8 cler en vraie entière)
compact régulier → plate.
↑
bord B

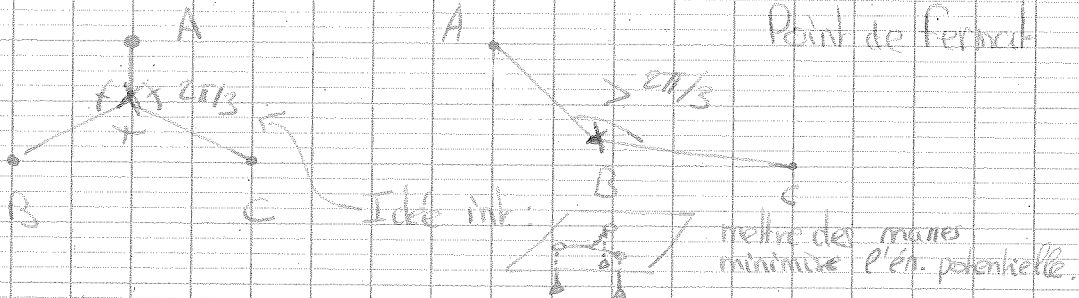


Indication considérer  $g: g \mapsto g^n P(1/g)$  sur  $\mathbb{C} \setminus \{0\}$

$$\|g\|_r := \max_{|z|=r} |g(z)| \quad \|g\|_{1/r} = \frac{\|g\|_r}{r^n}$$

### III. Exercices divers et variés

- Exercice billes de rayon. Minimiser la distance pour n billes.  
Point de Fermat



- Optimisa? algo, méthode des moindres carrés, simplexe? multiplicateur de Lagrange, fonc<sup>2</sup> conv
- Géom eucl. (perpendiculaire commune à 2 dro, drs remarquables se coupent en un Δ)
- Lien calcul diff!!  
Taylor → caract selon le signe de  $V'$  et  $V''$
- Plus d'appli!
- Extrema liés, sous-variables  
ex:  $\|x\| = \sqrt{x_1^2 + x_2^2} = L$  sur  $x$ -variété de  $\mathbb{R}^3$
- Mettre la maximum d'exple!!
- Ppt du maximum!!  
Lemme de Schwarz
- (projections sur un Hilbert)
- Fonc<sup>2</sup> de Lyapunov  $\Leftrightarrow$  stabilité



## Exercice 218, div 2: Billard elliptique

Soit  $\mathcal{E}$  une ellipse. Il existe à l'intérieur de  $\mathcal{E}$  une trajectoire fermée à 3 rebonds respectant les lois de l'optique.

On considère  $f: \mathcal{E} \times \mathcal{E} \times \mathcal{E} \rightarrow \mathbb{R}$ .

$$(A, B, C) \mapsto AB + BC + CA.$$

et on cherche  $(A, B, C)$  maximisant  $f$ .

### 1) Existence sur un ouvert particulier

$\mathcal{E}$  est un fermé borné de  $\mathbb{R}^2$  donc un compact.

$\mathcal{E} \times \mathcal{E} \times \mathcal{E}$  est donc un compact de  $\mathbb{R}^6$ .

De plus  $f$  est continue (on peut le voir en

écrivant son expression  $f(x_A, y_A, x_B, y_B, x_C, y_C)$ )

$f$  admet donc un maximum en  $(A_*, B_*, C_*) \in \mathcal{E}^3$ .

Dans ce cas, on remarque que  $A_*, B_*, C_*$  deux à deux sont disjoints. Car en effet:

\*  $A = B = C \Rightarrow f(A, B, C) = 0$  pas minimum.

\*  $A = B \neq C \Rightarrow f(A, B, C) = 2AC < AC + AB' + B'C$   
pour tout  $B' \notin [AC]$ .

On a donc  $(A_*, B_*, C_*) \in \mathcal{E}^3 \setminus \{f(A, B, C) = 0\}$ ,  $A = B$  ou  $A = C$  ou  $B = C$   
ouvert de  $\mathcal{E}^3$  qu'on note  $\mathcal{U}$ .

### 2) Différentiation de $f$ sur $\mathcal{U}$ .

Soit  $\varphi: \mathbb{R}^2 \times \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $\varphi(A, B) = (\vec{AB}, \vec{AB}) = \|\vec{AB}\|^2$ .

et  $\psi: \mathbb{R}^2 \times \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $\psi(A, B) = \sqrt{\varphi(A, B)} = AB$ .

$\psi$  est différentiable sur  $\mathbb{R}^2$  et nulle ssi  $A = B$ .

La fonction réciproque étant dérivable sur  $\mathbb{R}_+^*$  on a donc que  $\psi$  est différentiable en  $(A, B)$  dis que  $A \neq B$ .

et de plus  $D\psi(A, B) = \frac{D\psi(A, B)}{2(\sqrt{\psi(A, B)} - \sqrt{AB})^2}$  (par scalaire)

Or  $\psi(A+\vec{a}, B+\vec{b}) = \psi(A, B) + 2(\frac{\vec{AB}}{\|AB\|}, \vec{b}-\vec{a}) + \psi(\vec{a}^2, \vec{b})$   
 donc  $D\psi(A, B)(\vec{a}, \vec{b}) = 2(\frac{\vec{AB}}{\|AB\|}, \vec{b}-\vec{a})$  (car  $\psi(\vec{a}^2, \vec{b}) = 0$  (1/2  $\|a\|^2$ ))

et donc  $D\psi(A, B)(\vec{a}, \vec{b}) = \left( \frac{\vec{AB}}{\|AB\|}, \vec{b}-\vec{a} \right) = \vec{u} \cdot (\vec{b}-\vec{a})$

en notant  $\vec{u} = \frac{\vec{AB}}{\|AB\|}$ ,  $\vec{v} = \frac{\vec{BC}}{\|BC\|}$ ,  $\vec{w} = \frac{\vec{CA}}{\|CA\|}$ . (on voit que  $\vec{u}, \vec{v}, \vec{w}$  sont les vecteurs unitaires secondaires)

On obtient que  $f$  est différentiable sur  $\mathcal{M}$  et que  $Df(A, B, C)(\vec{a}, \vec{b}, \vec{c}) = \vec{u}(\vec{b}-\vec{a}) + \vec{v}(\vec{c}-\vec{b}) + \vec{w}(\vec{a}-\vec{c})$

### 3) Théorème des extrêmes liés et conclusion

Supposons  $f(A, B, C)$  maximum pour  $(A, B, C) \in \mathcal{M}$ .

Soit  $g$  définissant  $\mathcal{E}$  implicitement, de classe  $C^1$ .

( $g(x, y) = ax^2 + by^2 + cxy + dx + ey + f$ ) Alors la sous

variété  $\mathcal{E}^3$  s'écrit  $\{(A, B, C) \in (\mathbb{R}^+)^3, g(A) = g(B) = g(C) = 0\}$ .

l'espace tangent à  $\mathcal{E}^3$  est donc défini par

$$T_{A, B, C} \mathcal{E}^3 = \{(\vec{a}, \vec{b}, \vec{c}), Dg(A)\vec{a} = Dg(B)\vec{b} = Dg(C)\vec{c} = 0\}$$

Le théorème des extrêmes liés assure que :

$$\forall \vec{a}, \vec{b}, \vec{c} \in T_{A, B, C} \mathcal{E}^3, Df(A, B, C)(\vec{a}, \vec{b}, \vec{c}) = 0$$

Ainsi si  $\vec{a}$  est tangent à  $\mathcal{E}$  on a  $\vec{a} \cdot (\vec{w} - \vec{u}) = 0$

ie  $\vec{a} \cdot \vec{w} = \vec{a} \cdot \vec{u}$ . Cela correspond à une réflexion qui respecte les lois de l'optique.

réflexion qui respecte les lois de l'optique.

En faisant la même remarque pour

$(\vec{a}, \vec{b}, 0)$  et  $(0, 0, \vec{c})$  on obtient que

ABC est bien une trajectoire lumineuse.

