

Parties Convexes & Fonctions Convexes d'une ou plusieurs Variables.

Ex. 1 : Fonctions convexes dans \mathbb{R}^N . Avec la norme $\|x\| = \sum_{j=1}^N |x_j|$ dans \mathbb{R}^N , on considère $f : B_2 \rightarrow \mathbb{R}$ convexe.

1) a) Montrer que f est bornée sur la "sphère" $\{x, \|x\| = 1\}$ en écrivant x comme barycentre de $\pm e_1, \dots, \pm e_N$, avec (e_1, \dots, e_N) la base canonique de \mathbb{R}^N .

b) Pour $x \in \bar{B}_1, x \neq 0$, on note $u = \frac{x}{\|x\|}$, et $\varphi : [-1, 1] \ni t \rightarrow f(tu)$. Vérifier que φ est convexe. En encadrant $\frac{\varphi(t) - \varphi(0)}{t}$ pour $t \in [-1, 1], t \neq 0$, en déduire que f est continue en 0.

c) Justifier que f est bornée sur $\{x, \|x\| \leq \frac{3}{2}\}$, et montrer que f est Lipschitzienne sur \bar{B}_1 (on utilisera des accroissements dans les directions parallèles aux axes de coordonnées).

2) Généraliser pour montrer que si $\Omega \subset \mathbb{R}^N$ est un ouvert convexe et $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ est convexe, alors f est continue sur Ω , et même localement Lipschitzienne dans Ω .

Ex. 2 : Convexité : caractérisations et extrema. Soit $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction sur un ouvert convexe $\Omega \subset \mathbb{R}^N$.

1) On suppose f différentiable sur Ω .

a) Montrer que f est convexe si et seulement si pour tous $x, y \in \Omega$, $f(y) - f(x) \geq df_x(y - x)$.

\Rightarrow poser $g(t) = f((1-t)x + ty), t \in [0, 1]$, montrer que g est convexe, et majorer $\frac{g(t) - g(0)}{t}$.

\Leftarrow pour $x, y \in \Omega$ et $t \in [0, 1]$, faire une combinaison convexe des inégalités obtenues avec (x, z) et (y, z) .

b) En déduire que si $a \in \Omega$, alors a est un point critique de f si et seulement si a est un minimum de f , si et seulement si a est un minimum local de f . Est-il nécessairement un minimum strict ?

c) Montrer que si $f : \mathbb{R}^N \rightarrow \mathbb{R}$ est strictement convexe et coercive (i.e. $f(x) \rightarrow +\infty$ si $\|x\| \rightarrow +\infty$), alors f a un unique minimum. *Exemple* : A, B, C sont dans le plan, et $f(M) = \|M - A\| + \|M - B\| + \|M - C\|$.

2) On suppose f deux fois différentiable sur Ω (on peut envisager de classe \mathcal{C}^2 pour simplifier). Montrer que f est convexe si et seulement si pour tout $x \in \Omega$, la forme quadratique $h \mapsto d^2 f_x(h, h)$ est positive.

\Rightarrow appliquer une formule de Taylor à $f(x + th)$, et utiliser 1) a).

\Leftarrow appliquer une formule de Taylor à $g(t) = f(x + th)$, et utiliser 1) a).

3) Voir GOURDON, Pb. 3 p. 339 pour un problème de minimisation d'une fonction convexe coercive.

Ex. 3 : Convexité et valeurs propres. Pour $A \in \mathcal{S}_n$, on désigne par $\lambda_1(A) \leq \dots \leq \lambda_n(A)$ ses valeurs propres.

1) Justifier les caractérisations (de Courant-Fisher), où $\|x\| = \|x\|_2$:

$$\lambda_1(A) = \min_{\|x\|=1} (Ax, x) \quad \text{et} \quad \lambda_n(A) = \max_{\|x\|=1} (Ax, x).$$

2) En déduire que $\lambda_1 : \mathcal{S}_n \rightarrow \mathbb{R}$ (resp. $\lambda_n : \mathcal{S}_n \rightarrow \mathbb{R}$) est une fonction concave (resp. convexe).

Ex. 4 : Convexité et matrices.

1) Rappeler pourquoi \mathcal{S}_n^+ et \mathcal{S}_n^{++} (resp. \mathcal{H}_n^+ et \mathcal{H}_n^{++}) sont des ensembles convexes.

2) Montrer que l'application $\varphi : A \mapsto (\det(A))^{-\frac{1}{2}}$ de l'ensemble \mathcal{S}_n^{++} des matrices $n \times n$ symétriques définies positives dans \mathbb{R}_+^* est strictement convexe (on pourra songer à considérer le logarithme).

Plusieurs indications possibles :

★ Commencer par montrer l'inégalité $\ln \circ \varphi(tA_1 + (1-t)A_0) < t \ln \circ \varphi(A_1) + (1-t) \ln \circ \varphi(A_0)$ lorsque $A_0 = I_n$. On se ramènera à ce cas grâce à : si $A_0 \in \mathcal{S}_n^{++}$, il existe $B_0 \in \mathcal{S}_n^{++}$ telle que $A_0 = B_0^{-2}$.

★ Utiliser un résultat de réduction simultanée : si A et B sont des matrices $n \times n$ symétriques avec A définie positive, alors il existe $P \in GL_n(\mathbb{R})$ et D diagonale telles que

$$A = {}^t P P \quad \text{et} \quad B = {}^t P D P.$$

3) A l'aide des mêmes indications, démontrer le résultat suivant :

Si A et B sont des matrices réelles $n \times n$ symétriques et positives, alors

$$(\det(A))^{\frac{1}{n}} + (\det(B))^{\frac{1}{n}} \leq (\det(A+B))^{\frac{1}{n}},$$

et qu'il n'y a égalité que si A et B sont positivement proportionnelles. En particulier, $A \mapsto (\det(A))^{\frac{1}{n}}$ est convexe sur \mathcal{S}_n^+ .

4) *Autre preuve de 1).* Pour $A \in \mathcal{S}_n^{++}$, montrer

$$\int_{\mathbb{R}^n} \exp\left(-\frac{1}{2}(Ax, x)\right) dx = \sqrt{\frac{(2\pi)^n}{\det(A)}}.$$

En déduire le résultat de 1).

Références :

- *Ex. 1* : GOURDON, Pb. 3 p. 339.
- *Ex. 2* : F. ROUVIÈRE, *PGCD, 2ème édition*. Ex. 42 p. 100 et Ex. 108 p. 319.
- *Ex. 4 1)* : Sujet Math. Gén. 2001 (extrait).