

DM n°6

Premier exercice**Inégalité de Jansen**

Soit f une application d'un segment $[a, b]$, non réduit à un point, à valeurs réelles, continue et *convexe*.

On sait que pour tout entier $n \geq 2$ et tout n -uplet (x_1, x_2, \dots, x_n) d'éléments de $[a, b]$, et toute n -uplet de réels positifs $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ tel que $\sum_{i=1}^n \alpha_i = 1$,

$$f\left(\sum_{i=1}^n \alpha_i x_i\right) \leq \sum_{i=1}^n \alpha_i f(x_i).$$

On se propose de généraliser cette inégalité.

Soient x une application de $[0, 1]$ à valeurs dans $[a, b]$ continue et α une application de $[0, 1]$ à valeurs dans \mathbf{R}_+ telle que :

$$\int_0^1 \alpha(t) dt = 1.$$

1. Montrer que :

$$\int_0^1 \alpha(t) x(t) dt \in [a, b].$$

2. Montrer que

$$f\left(\int_0^1 \alpha(t) x(t) dt\right) \leq \int_0^1 \alpha(t) f(x(t)) dt.$$

Facultatif

Soit f une application de $[0, 1]$ dans \mathbf{R} , continue à valeurs *strictement positive*.

Pour tout réel $\alpha > 0$, on pose :

$$I(\alpha) = \left(\int_0^1 (f(t))^\alpha dt\right)^{\frac{1}{\alpha}}.$$

1. Etudier la limite de $I(\alpha)$ lorsque $\alpha \rightarrow +\infty$.
2. Comparer pour tout réel $\alpha > 0$, $I(\alpha)$ et $\exp\left(\int_0^1 \ln(f(t)) dt\right)$.
3. Étudier la limite, lorsque α tend vers 0 par valeurs supérieures, de $I(\alpha)$.

Second exercice**Fonctions convexes**

Soit Ω une partie de \mathbf{R}^n convexe et ouverte et non vide.

Définition. Une application f de C dans \mathbf{R} est dite *convexe* si pour tout couple (x, y) de points de C et tout élément t de $]0, 1[$,

$$f(tx + (1-t)y) \leq tf(x) + (1-t)f(y).$$

Si de plus l'inégalité est stricte on dit que f est *strictement convexe*.

1. Soit f une application de Ω de \mathbf{R}^n . Pour tout a point de Ω et tout vecteur \vec{x} de \mathbf{R}^n on note $I_{a,\vec{x}}$ l'ensemble des réels t tels que $a + t\vec{x} \in \Omega$, et $g_{a,\vec{x}}$ l'application

$$g_{a,\vec{x}} : I_{a,\vec{x}} \rightarrow \mathbf{R}; t \mapsto f(a + t\vec{x}).$$

- (a) Montrer que pour tout a point de Ω et tout vecteur \vec{x} de \mathbf{R}^n , $I_{a,\vec{x}}$ est un intervalle ouvert contenant 0.
- (b) Montrer que f est convexe si et seulement si, pour tout $a \in \Omega$ et tout $\vec{x} \in \mathbf{R}^n$, $g_{a,\vec{x}}$ l'est.
- (c) On suppose de plus f différentiable. Montrer que les trois propositions suivantes sont équivalentes.
- f est convexe ;
 - Pour tout $(x, y) \in \Omega^2$, $df(x) \cdot (y - x) \leq df(y) \cdot (y - x)$;
 - Pour tout $(x, y) \in \Omega^2$, $f(y) - f(x) \geq df(x) \cdot (y - x)$.
- (d) On suppose f deux fois différentiable (i.e. df est différentiable). Montrer que f est convexe si et seulement si : Pour tout $x \in \Omega$ et tout $\vec{h} \in \mathbf{R}^n$,

$$(d^2f(x) \cdot \vec{h}) \cdot \vec{h} \geq 0.$$

2. Soient f une application d'un ouvert U de \mathbf{R}^n différentiable, et C une partie convexe de U .

- (a) Montrer que si $f|_C$ admet en un point c de C un minimum local, alors pour tout d élément de C ,

$$df(c) \cdot (d - c) \geq 0.$$

- (b) On suppose de plus que $f|_C$ est convexe. Soit u un point de C . Montrer que les assertions suivantes sont équivalentes :
- $f|_C$ atteint en un point u de C son minimum.
 - Pour tout $v \in C$, $df(u) \cdot (v - u) \geq 0$.

3. Soit f une application strictement convexe de \mathbf{R}^n dans \mathbf{R}^n de classe \mathcal{C}^1 .

On désigne par $\|\cdot\|$ la norme euclidienne canonique sur \mathbf{R}^n .

- (a) Montrer que f atteint en un point u de \mathbf{R}^n son minimum si et seulement si $df(u)$ est nulle.
- (b) On suppose que $\frac{\|f(x)\|}{\|x\|} \rightarrow +\infty$, lorsque $\|x\| \rightarrow \infty$.
Montrer que ∇f est une bijection de \mathbf{R}^n sur \mathbf{R}^n .

Indication du DM n°5

Second exercice

Fonctions convexes

1. (a) Soient a point de Ω et un vecteur \vec{x} de \mathbf{R}^n .

Considérer $\phi : \mathbf{R} \rightarrow \mathbf{R}^n; t \mapsto a + t\vec{x}$, de sorte que

$$I_{a,\vec{x}} = \phi^{-1}(\Omega).$$

Noter que ϕ , affine, est continue et qu'elle induit une bijection affine de \mathbf{R} sur $a + \mathbf{R}\vec{x}$, donc un homéomorphisme ; par ψ nous désignerons l'homéomorphisme réciproque.

- $0 \in I_{a,\vec{x}}$ puisque $\phi(0) = a$.
- $I_{a,\vec{x}}$ est un ouvert de \mathbf{R} comme image réciproque de l'ouvert Ω , par ϕ continue.
- l'intersection de la droite $a + \mathbf{R}\vec{x}$ et de Ω est convexe comme intersection de deux convexes....

- (b) • **HYPOTHÈSE** : pour tout $a \in \Omega$ et tout $\vec{x} \in \mathbf{R}^n$, $g_{a,\vec{x}}$ est convexe.
Soient p et q des points de Ω et $\lambda \in [0, 1]$.

$$f(\lambda p + (1 - \lambda)q) = f(q + \lambda(p - q)) = g_{q,\vec{qp}}(\lambda) = \dots$$

Doù la convexité de f .

- **HYPOTHÈSE** : Supposons f convexe .

Soient a un point quelconque de \mathbf{R}^n et \vec{x} un vecteur quelconque de \mathbf{R}^n .

Prenons t_1 et t_2 des éléments de $I_{a,\vec{x}}$ et λ un élément de $[0, 1]$.

$$g_{a,\vec{x}}(\lambda t_1 + (1 - \lambda)t_2) = f(\lambda(a + t_1\vec{x}) + (1 - \lambda)(a + t_2\vec{x})).$$

.....

Donc $g_{a,\vec{x}}$ est convexe.

- (c) • *Supposons i.*

Soit $(x, y) \in \Omega^2$. Par convexité de Ω , $g_{x,\vec{xy}}$ est définie sur $[0, 1]$ et par (b), on sait que cette application est convexe. Mais $g_{x,\vec{xy}}$ est de classe \mathcal{C}^1 car

Pour tout $t \in [0, 1]$

$$g'_{x,\vec{xy}}(t) = df(x + ty - x) \cdot y - x.$$

La convexité de $g_{x,\vec{xy}}$ donne ii.

- *Supposons ii.*

Soit $(x, y) \in \Omega^2$.

$$f(y) - f(x) = g_{x,\vec{xy}}(1) - g_{x,\vec{xy}}(0) = \int_0^1 g'_{x,\vec{xy}}(t)dt = \dots$$

D'où iii.

- *Supposons iii.*

Prenons a un point de Ω et \vec{x} un vecteur de \mathbf{R}^n . Soient t_1 et t_2 des éléments de $I_{a,\vec{x}}$ tels que $t_1 < t_2$. Par iii,

$$f(a + t_2\vec{x}) - f(a + t_1\vec{x}) \geq df(a + t_1\vec{x}) \cdot ((t_2 - t_1)\vec{x}),$$

soit en divisant par la quantité strictement positive $t_2 - t_1$

$$\frac{g_{a,\vec{x}}(t_2) - g_{a,\vec{x}}(t_1)}{t_2 - t_1} = \frac{f(a + t_2\vec{x}) - f(a + t_1\vec{x})}{t_2 - t_1} \geq df(a + t_1\vec{x}) \cdot (\vec{x}) = g'_{a,\vec{x}}(t_1)$$

En inversant les rôles on peut montrer

$$g'_{a,\vec{x}}(t_1) \leq \frac{g_{a,\vec{x}}(t_2) - g_{a,\vec{x}}(t_1)}{t_2 - t_1} \leq g'_{a,\vec{x}}(t_2)$$

Donc $g'_{a,\vec{x}}$ croît, et donc $g_{a,\vec{x}}$ est convexe ... Voilà i. prouvée.

Les propositions i., ii. et iii. sont équivalentes.

- (d) On suppose f deux fois différentiable (i.e. df est différentiable).

Soit $x \in \Omega$ et $\vec{h} \in \mathbf{R}^n$. On considère l'application

$$\chi : I_{x,\vec{h}} \rightarrow \mathbf{R}^n ; t \mapsto x + t\vec{h}.$$

Ainsi : $g_{x,\vec{h}} = f \circ \chi$. Par composition g est dérivable et pour tout $t \in I_{a,\vec{h}}$,

$$g'_{x,\vec{h}}(t) = df(\chi(t)) \cdot \vec{h},$$

Soit en notant B l'application bilinéaire

$$B : \mathcal{L}(\mathbf{R}^n, \mathbf{R}) \times \mathbf{R}^n; (\ell, \vec{x}) \mapsto \ell(\vec{x})$$

$$g'_{x,\vec{h}}(t) = B(df(\chi(t)), \vec{h}).$$

Or df est différentiable et χ aussi, donc $df \circ \chi$ est différentiable, c'est-à-dire dérivable et pour tout $t \in I_{a,\vec{h}}$:

$$(df \circ \chi)'(t) = d(df)(\chi(t)) \cdot \chi'(t) = d^2f(\chi(t)) \cdot \vec{h}.$$

L'application constante égale à \vec{h} est aussi trivialement dérivable. Donc, d'après le cours, $g_{x,\vec{h}}$ est deux fois dérivable de dérivée en $t \in I_{x,\vec{h}}$:

$$g''_{x,\vec{h}}(t) = B(d^2f(\chi(t)) \cdot \vec{h}, \vec{h}) + B(df(\chi(t)), \vec{0}) = \underbrace{(d^2f(\chi(t)) \cdot \vec{h}) \cdot \vec{h}}_{\substack{\in \mathcal{L}(\mathbf{R}^n, \mathcal{L}(\mathbf{R}^n, \mathbf{R})) \\ \in \mathcal{L}(\mathbf{R}^n, \mathbf{R})}} \dots$$

On en déduit que f est convexe si et seulement si, pour tout $x \in \Omega$ et tout $\vec{h} \in \mathbf{R}^n$,

$$d^2(f(x) \cdot \vec{h}) \cdot \vec{h} \geq 0.$$

2. Soient f une application d'un ouvert U de \mathbf{R}^n différentiable, et C une partie convexe de U .

(a) Supposons que $f|_C$ admette en $c \in C$ un minimum local. Soit d élément de C , Pour tout $t \in [0, 1]$, par convexité de C , est défini $f(c + t(d - c))$ et pour t suffisamment petit, cette quantité est supérieure à $f(c)$, si bien que :

$$\frac{f(c + t(c - d)) - f(c)}{t} \geq 0.$$

En laissant tendre t vers 0 par valeur strictement supérieures on a le résultat.....

(b) On suppose de plus que $f|_C$ est convexe. Soit u un point de C .

- Supposons que $f|_C$ atteigne en u son minimum. Elle atteint *a fortiori* en u un minimum local et la question précédente nous assure que pour tout $v \in C$, $df(u) \cdot (v - u) \geq 0$.

- Réciproquement supposons que pour tout $v \in C$, $df(u) \cdot (v - u) \geq 0$. Utiliser iii. dont la preuve n'a pas utilisé le fait que dans question 1. (c)

3. (a) • Si f atteint en un point u de \mathbf{R}^n son minimum, comme \mathbf{R}^n est ouvert, d'après le cours $df(u)$ est nulle. (on aurait pu aussi utiliser 2.(a)....).

- Réciproquement si $df(u)$ est nulle alors par 1.(c) iii. f atteint en u son minimum.

(b) • D'abord comme $\frac{\|f(x)\|}{\|x\|} \rightarrow +\infty$, lorsque $\|x\| \rightarrow \infty$, *a fortiori* $\|f(x)\| \rightarrow +\infty$, lorsque $\|x\| \rightarrow \infty$. Donc on dispose de $R \in \mathbf{R}_+^*$ tel que $\|f\|$ soit strictement supérieur à $f(0_n)$ sur le complémentaire de la boule B de centre 0 et de rayon R . Mais $f|_B$ étant continue, elle atteint en un point x_0 du compact B son minimum, qui est aussi le minimum de f par définition de B .

Par (a), $df(x_0)$ est nul donc $\vec{\nabla} f(x_0) = \vec{0}$.

Supposons que $\vec{\nabla} f$ s'annule en un autre point x_1 de \mathbf{R}^n montrer que la strict convexit  conduit   une absurdit  !

- A pr sent prenons \vec{h} vecteur de \mathbf{R}^n . et posons $f_{\vec{h}} = f - \frac{1}{2}\langle \vec{h} | \cdot \rangle$. l'application $f_{\vec{h}}$ v rifie les m me hypoth ses que f (ch. exercice sur les fonctions convexes).

Second exercice

Questions Facultatives

1. $I(\alpha)$ tend vers $\|f\|_\infty$, lorsque $\alpha \rightarrow +\infty$ déjà vu ! (merci pour les dessin).
2. En utilisant l'inégalité de Jensen intégrale par concavité du logarithme et croissance de l'exponentielle il vient pour tout réel $\alpha > 0$:

$$I(\alpha) \geq \dots \exp \left(\int_{[0,1]} \ln(f) \right).$$

3. Pour tout réel $\alpha > 0$, par concavité du logarithme.

$$I(\alpha) \leq \dots \exp \left(\frac{1}{\alpha} \left(\int_{[0,1]} (f^\alpha - 1) \right) \right).$$

La convexité de $\mathbf{R}_+^* \rightarrow \mathbf{R}$; $p_z : \alpha \mapsto z^\alpha$,

$$I(\alpha) \leq \exp \left(\int_0^1 \ln(f(t)) f^\alpha(t) dt \right).$$

Reste à prouver par un théorème quelconque, ou encore la convexité de $\mathbf{R}_+^* \rightarrow \mathbf{R}$; $p_z : \alpha \mapsto z^\alpha$, que

$$\exp \left(\int_0^1 \ln(f(t)) f^\alpha(t) dt \right) \xrightarrow{\alpha \rightarrow 0^+} \exp \left(\int_{[0,1]} \ln(f(t)) dt \right).$$

Donc

$$I(\alpha) \xrightarrow{\alpha \rightarrow 0^+} \exp \left(\left(\int_{[0,1]} \ln(f) \right) \right).$$

On peut aussi utiliser lorsque l'on est 5/2 le théorème de dérivation d'une intégrale à paramètre pour obtenir un développement limité à l'ordre 1 de :

$$\exp \left(\frac{1}{\alpha} \ln \left(1 + \left(\int_{[0,1]} f^\alpha - 1 \right) \right) \right)$$

Correction du DM n°6

Second exercice

Fonctions convexes

1. (a) Soient a point de Ω et un vecteur \vec{x} de \mathbf{R}^n .

Posons $\phi : \mathbf{R} \rightarrow \mathbf{R}^n ; t \mapsto a + t\vec{x}$, de sorte que

$$I_{a,\vec{x}} = \phi^{-1}(\Omega).$$

Notons que ϕ , affine, est continue et qu'elle induit une bijection affine de \mathbf{R} sur $a + \mathbf{R}\vec{x}$, donc un homéomorphisme ; par ψ nous désignerons l'homéomorphisme réciproque.

- $0 \in I_{a,\vec{x}}$ puisque $\phi(0) = a$.
- $I_{a,\vec{x}}$ est un ouvert de \mathbf{R} comme image réciproque de l'ouvert Ω , par ϕ continue.
- l'intersection de la droite $a + \mathbf{R}\vec{x}$ et de Ω est convexe comme intersection de deux convexes, donc *a fortiori* connexe par arcs, mais $I_{a,\vec{x}}$ est l'image direct par ψ , application continue, de $a + \mathbf{R}\vec{x} \cap \Omega$, donc lui-même connexe par arcs, donc un intervalle de \mathbf{R} .

Nous avons prouvé : $I_{a,\vec{x}}$ est un intervalle ouvert contenant 0.

- (b) • HYPOTHÈSE : *pour tout $a \in \Omega$ et tout $\vec{x} \in \mathbf{R}^n$, $g_{a,\vec{x}}$ est convexe.*
Soient p et q des points de Ω et $\lambda \in [0, 1]$.

$$f(\lambda p + (1 - \lambda)q) = f(q + \lambda(p - q)) = g_{q,\vec{qp}}(\lambda) = g_{q,\vec{qp}}(\lambda \times 1 + (1 - \lambda) \times 0).$$

Donc par convexité de $g_{q,\vec{qp}}$ voilà que :

$$f(\lambda p + (1 - \lambda)q) \leq \lambda g_{q,\vec{qp}}(1) + (1 - \lambda)g_{q,\vec{qp}}(0) \leq \lambda f(p) + (1 - \lambda)f(q).$$

Doù la convexité de f .

- HYPOTHÈSE : *Supposons f convexe.*

Soient a un point quelconque de \mathbf{R}^n et \vec{x} un vecteur quelconque de \mathbf{R}^n .

Prenons t_1 et t_2 des éléments de $I_{a,\vec{x}}$ et λ un élément de $[0, 1]$.

$$g_{a,\vec{x}}(\lambda t_1 + (1 - \lambda)t_2) = f(\lambda(a + t_1\vec{x}) + (1 - \lambda)(a + t_2\vec{x})).$$

La convexité de f nous assure que :

$$g_{a,\vec{x}}(\lambda t_1 + (1 - \lambda)t_2) \leq \lambda f(a + t_1\vec{x}) + (1 - \lambda)f(a + t_2\vec{x}) = \lambda g_{a,\vec{x}}(t_1) + (1 - \lambda)g_{a,\vec{x}}(t_2).$$

Donc $g_{a,\vec{x}}$ est convexe.

Donc f est convexe si et seulement si, pour tout $a \in \Omega$ et tout $\vec{x} \in \mathbf{R}^n$, $g_{a,\vec{x}}$ l'est.

- (c) • *Supposons i.*

Soit $(x, y) \in \Omega^2$. Par convexité de Ω , $g_{x,\vec{xy}}$ est définie sur $[0, 1]$ et par (b), on sait que cette application est convexe. Mais $g_{x,\vec{xy}}$ composée de f de classe \mathcal{C}^1 et de l'application affine donc \mathcal{C}^1 ,

$$\mathbf{R} \rightarrow \mathbf{R}^n ; t \mapsto x + t\vec{xy}$$

est de classe \mathcal{C}^1 et pour tout $t \in [0, 1]$

$$g'_{x, \vec{xy}}(t) = df(x + ty - x) \cdot y - x.$$

Donc

$$df(x) \cdot (y - x) = g'_{x, \vec{xy}}(0) \leq g'_{x, \vec{xy}}(1) = df(y) \cdot (y - x).$$

D'où ii.

• *Supposons ii.*

Soit $(x, y) \in \Omega^2$.

$$f(y) - f(x) = g_{x, \vec{xy}}(1) - g_{x, \vec{xy}}(0) = \int_0^1 g'_{x, \vec{xy}}(t) dt = \int_0^1 df(x + t(y - x)) \cdot (y - x) dt.$$

mais par ii., pour tout $t \in [0, 1]$,

$$df(x) \cdot (t(y - x)) \leq df(x + t(y - x)) \cdot (t(y - x)),$$

donc

$$f(y) - f(x) \geq \int_0^1 df(x) \cdot (y - x) dt = df(x) \cdot (y - x).$$

D'où iii.

• *Supposons iii.*

Prenons a un point de Ω et \vec{x} un vecteur de \mathbf{R}^n . Soient t_1 et t_2 des éléments de $I_{a, \vec{x}}$ tels que $t_1 < t_2$. Par iii,

$$f(a + t_2 \vec{x}) - f(a + t_1 \vec{x}) \geq df(a + t_1 \vec{x}) \cdot ((t_2 - t_1) \vec{x}),$$

soit en divisant par la quantité strictement positive $t_2 - t_1$

$$\frac{g_{a, \vec{x}}(t_2) - g_{a, \vec{x}}(t_1)}{t_2 - t_1} = \frac{f(a + t_2 \vec{x}) - f(a + t_1 \vec{x})}{t_2 - t_1} \geq df(a + t_1 \vec{x}) \cdot (\vec{x}) = g'_{a, \vec{x}}(t_1)$$

En inversant les rôles de t_2 et t_1 , on obtient :

$$f(a + t_1 \vec{x}) - f(a + t_2 \vec{x}) \geq df(a + t_2 \vec{x}) \cdot ((t_1 - t_2) \vec{x}),$$

soit puisque $t_1 - t_2 < 0$,

$$\frac{g_{a, \vec{x}}(t_1) - g_{a, \vec{x}}(t_2)}{t_1 - t_2} \leq g'_{a, \vec{x}}(t_2).$$

Finalement

$$g'_{a, \vec{x}}(t_1) \leq \frac{g_{a, \vec{x}}(t_2) - g_{a, \vec{x}}(t_1)}{t_2 - t_1} \leq g'_{a, \vec{x}}(t_2)$$

Donc $g'_{a, \vec{x}}$ croît, et donc $g_{a, \vec{x}}$ est convexe. Comme a et \vec{x} sont quelconques f est convexe (cf. (b)). Voilà i. prouvée.

Les propositions i., ii. et iii. sont équivalentes.

(d) On suppose f deux fois différentiable (i.e. df est différentiable).

Soit $x \in \Omega$ et $\vec{h} \in \mathbf{R}^n$. On considère l'application

$$\chi : I_{x, \vec{h}} \rightarrow \mathbf{R}^n; t \mapsto x + t\vec{h}.$$

Ainsi : $g_{x,\vec{h}} = f \circ \chi$. Par composition g est dérivable et pour tout $t \in I_{a,\vec{h}}$,

$$g'_{x,\vec{h}}(t) = df(\chi(t)) \cdot \vec{h},$$

Soit en notant B l'application bilinéaire

$$B : \mathcal{L}(\mathbf{R}^n, \mathbf{R}) \times \mathbf{R}^n ; (\ell, \vec{x}) \mapsto \ell(\vec{x})$$

$$g'_{x,\vec{h}}(t) = B(df(\chi(t)), \vec{h}).$$

Or df est différentiable et χ aussi, donc $df \circ \chi$ est différentiable, c'est-à-dire dérivable et pour tout $t \in I_{a,\vec{h}}$:

$$(df \circ \chi)'(t) = d(df)(\chi(t)) \cdot \chi'(t) = d^2f(\chi(t)) \cdot \vec{h}.$$

L'application constante égale à \vec{h} est aussi trivialement dérivable. Donc, d'après le cours, $g_{x,\vec{h}}$ est deux fois dérivable de dérivée en $t \in I_{x,\vec{h}}$:

$$g''_{x,\vec{h}}(t) = B(d^2f(\chi(t)) \cdot \vec{h}, \vec{h}) + B(df(\chi(t)), \vec{0}) = \underbrace{(d^2f(\chi(t)) \cdot \vec{h})}_{\substack{\in \mathcal{L}(\mathbf{R}^n, \mathcal{L}(\mathbf{R}^n, \mathbf{R})) \\ \in \mathcal{L}(\mathbf{R}^n, \mathbf{R})}} \cdot \vec{h}$$

• Supposons f convexe, alors $g_{x,\vec{h}}$ l'est aussi et donc sa dérivée croît et donc pour tout $t \in I_{x,\vec{h}}$

$$(d^2f(x + t\vec{h}) \cdot \vec{h}) \cdot \vec{h} = g''_{x,\vec{h}}(t) \geq 0,$$

en particulier : $(d^2f(x) \cdot \vec{h}) \cdot \vec{h} \geq 0$.

• Supposons $(d^2f(a) \cdot \vec{k}) \cdot \vec{k} \geq 0$, pour tout $a \in \Omega$ et $\vec{h} \in \mathbf{R}^n$.

Alors, d'après ce qui précède, pour tout $t \in I_{x,\vec{h}}$:

$$g''_{x,\vec{h}}(t) = (d^2f(x + t\vec{h}) \cdot \vec{h}) \cdot \vec{h} \geq 0.$$

Donc $g'_{x,\vec{h}}$ croît et donc $g_{x,\vec{h}}$ est convexe et partant, comme x et \vec{h} sont quelconque, f est convexe.

Concluons : f est convexe si et seulement si, pour tout $x \in \Omega$ et tout $\vec{h} \in \mathbf{R}^n$,

$$d^2(f(x) \cdot \vec{h}) \cdot \vec{h} \geq 0.$$

2. Soient f une application d'un ouvert U de \mathbf{R}^n différentiable, et C une partie convexe de U .

(a) Supposons que $f|_C$ admette en $c \in C$ un minimum local. Soit d élément de C , Pour tout $t \in [0, 1]$, par convexité de C , est défini $f(c + t(d - c))$ et pour t suffisamment petit, cette quantité est supérieure à $f(c)$, si bien que :

$$\frac{f(c + t(c - d)) - f(c)}{t} \geq 0.$$

En laissant tendre t vers 0 par valeur strictement supérieures on a : $D_{\vec{cd}}f(c) \geq 0$, ou, autrement dit

$$df(c) \cdot (d - c) \geq 0.$$

(b) On suppose de plus que $f|_C$ est convexe. Soit u un point de C . Montrer que les assertions suivantes sont équivalentes :

- Supposons que $f|_C$ atteigne en u son minimum. Elle atteint *a fortiori* en u un minimum local et la question précédente nous assure que pour tout $v \in C$, $df(u) \cdot (v - u) \geq 0$.

- Réciproquement supposons que pour tout $v \in C$, $df(u) \cdot (v - u) \geq 0$.

Alors la convexité de f donc de $f|_C$ et 1.(c) iii. donne que pour tout $v \in C$,

$$f(v) - f(u) \geq df(u) \cdot (v - u) \geq 0,$$

en effet la preuve de iii. n'a pas utilisé le fait que dans question 1. (c) Ω était ouvert.

Donc $f|_C$ atteint en u son minimum.

D'où l'équivalence demandée.

3. (a) • Si f atteint en un point u de \mathbf{R}^n son minimum, comme \mathbf{R}^n est ouvert, d'après le cours $df(u)$ est nulle. (on aurait pu aussi utiliser 2.(a)....).

- Réciproquement si $df(u)$ est nulle alors par 1.(c) iii. f atteint en u son minimum.

(b) • D'abord comme $\frac{\|f(x)\|}{\|x\|} \rightarrow +\infty$, lorsque $\|x\| \rightarrow \infty$, *a fortiori* $\|f(x)\| \rightarrow +\infty$, lorsque $\|x\| \rightarrow \infty$. Donc on dispose de $R \in \mathbf{R}_+^*$ tel que $\|f\|$ soit strictement supérieur à $f(0_n)$ sur le complémentaire de la boule B de centre 0 et de rayon R . Mais $f|_B$ étant continue, elle atteint en un point x_0 du compact B son minimum, qui est aussi le minimum de f par définition de B .

Par (a), $df(x_0)$ est nul donc $\vec{\nabla} f(x_0) = \vec{0}$.

Supposons que $\vec{\nabla} f$ s'annule en un autre point x_1 de \mathbf{R}^n , alors par (a)

$$f(x_1) = \min_{x \in \mathbf{R}^n} f(x) = f(x_0).$$

Mais la stricte convexité de f exigerait que $f(\frac{1}{2}(x_0 + x_1))$ fût strictement inférieur à

$$\frac{1}{2}f(x_0) + \frac{1}{2}f(x_1) = \min_{x \in \mathbf{R}^n} f(x),$$

ce qui est absurde.

Concluons : $\vec{\nabla} f$ s'annule en un et un seul point de \mathbf{R}^n .

- A présent prenons \vec{h} vecteur de \mathbf{R}^n . et posons $f_{\vec{h}} = f - \frac{1}{2}\langle \vec{h} | \cdot \rangle$. D'une part $f_{\vec{h}}$ est strictement convexe car f l'est et $-\frac{1}{2}\langle \vec{h} | \cdot \rangle$, linéaire est convexe, d'autre part $\frac{\|f_{\vec{h}}(x)\|}{\|x\|} \rightarrow +\infty$, lorsque $\|x\| \rightarrow \infty$, en effet, pour tout $x \in \mathbf{R}^n$,

$$\left| \frac{\langle \vec{h} | x \rangle}{\|x\|} \right| \leq \|\vec{h}\|,$$

par Cauchy-Schwarz. Enfin $f_{\vec{h}}$ est \mathcal{C}^1 comme somme de telles fonctions et :

$$\nabla f_{\vec{h}} = \vec{\nabla} f - \vec{h}$$

Donc le premier point dit qu'il existe un et un seul point x de \mathbf{R}^n en lequel $\vec{\nabla} f_{\vec{h}}$ s'annule donc en lequel $\vec{\nabla} f$ prend la valeur \vec{h} .

Donc ∇f est une bijection de \mathbf{R}^n sur \mathbf{R}^n .

Premier exercice

Inégalité de Jansen

1. Par multiplication par α , application positive, de l'inégalité $a \leq x \leq b$, il vient :

$$\alpha a \leq \alpha x \leq \alpha b.$$

Par positivité de l'intégrale on a alors :

$$a = a \int_{[0,1]} \alpha \leq \int_{[0,1]} \alpha x \leq b \int_{[0,1]} \alpha = b$$

Finalement

$$\boxed{\int_0^1 \alpha(t)x(t)dt \in [a, b]}$$

2. En tant que suite de sommes de Riemann, puisque α est continue (par morceaux), $\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \alpha\left(\frac{i}{n}\right)\right)_{n \in \mathbf{N}}$ tend vers $\int_{[0,1]} \alpha$, c'est-à-dire 1. Donc cette suite est à partir d'un certain rang, appelons le n_0 , non nulle.

Posons pour tout entier $n \geq n_0$, et $i = 1, 2, \dots, n$,

$$\alpha_{i,n} = \frac{1}{n} \frac{\alpha\left(\frac{i}{n}\right)}{\sum_{j=1}^n \alpha\left(\frac{j}{n}\right)}.$$

On a par positivité de α celle des $\alpha_{i,n}$, de plus par construction $\sum_{i=1}^n \alpha_{i,n} = 1$, pour tout entier $n \geq n_0$. C'est assez pour appliquer l'inégalité de Jansen :

$$\forall n \in \llbracket n_0, +\infty \rrbracket, f\left(\sum_{i=1}^n \alpha_{i,n} x\left(\frac{i}{n}\right)\right) \leq \sum_{i=1}^n \alpha_{i,n} f\left(x\left(\frac{i}{n}\right)\right). \quad (1)$$

- D'une part, par continuité (par morceaux) de α et αx ,

$$\sum_{i=1}^n \alpha_{i,n} x\left(\frac{i}{n}\right) = \frac{1}{\sum_{j=1}^n \alpha\left(\frac{j}{n}\right)} \sum_{i=1}^n \alpha\left(\frac{i}{n}\right) x\left(\frac{i}{n}\right) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \frac{1}{\int_{[0,1]} \alpha} \int_{[0,1]} \alpha x = \int_{[0,1]} \alpha x.$$

- D'autre part, par continuité de $\alpha f \circ x$, on a de même :

$$\sum_{i=1}^n \alpha_{i,n} f\left(x\left(\frac{i}{n}\right)\right) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \int_{[0,1]} \alpha f \circ x.$$

Donc en passant à la limite dans (1), grâce à la continuité de f il vient :

$$\boxed{f\left(\int_0^1 \alpha(t)x(t)dt\right) \leq \int_0^1 \alpha(t)f(x(t))dt}$$

Facultatif

1. Etudier la limite de $I(\alpha)$ lorsque $\alpha \rightarrow +\infty$. Vue en exercices !

2. En utilisant l'inégalité de l'inégalité Jansen précédemment démontrée, pour $f = -\ln$ et α l'application constante de valeur 1 et par croissance de l'exponentielle, il vient pour tout réel $\alpha > 0$:

$$\underline{I(\alpha) = \exp\left(\frac{1}{\alpha} \ln\left(\int_{[0,1]} f^\alpha\right)\right) \geq \exp\left(\frac{1}{\alpha} \int_{[0,1]} \ln(f^\alpha)\right) = \exp\left(\int_{[0,1]} \ln(f)\right)}.$$

3. Pour tout réel $\alpha > 0$, par concavité du logarithme.

$$I(\alpha) = \exp\left(\frac{1}{\alpha} \ln\left(\int_{[0,1]} f^\alpha\right)\right) = \exp\left(\frac{1}{\alpha} \ln\left(1 + \left(\int_{[0,1]} f^\alpha - 1\right)\right)\right) \leq \exp\left(\frac{1}{\alpha} \left(\int_{[0,1]} (f^\alpha - 1)\right)\right).$$

La convexité de $\mathbf{R}_+^* \rightarrow \mathbf{R}$; $p_z : \alpha \mapsto z^\alpha$ pour tout réel $z > 0$ dit que :

$$\forall \alpha \in \mathbf{R}_+^*, \quad \frac{z^\alpha - z^0}{\alpha} \leq p'_z(\alpha) = \ln(z)z^\alpha. \quad (2)$$

Donc pour tout réel $\alpha > 0$,

$$\exp\left(\int_{[0,1]} \ln(f)\right) \leq I(\alpha) \leq \exp\left(\int_0^1 \ln(f(t))f^\alpha(t)dt\right).$$

Admettons un instant :

$$\int_0^1 \ln(f(t))f^\alpha(t)dt \xrightarrow{\alpha \rightarrow 0^+} \int_0^1 \ln(f(t)). \quad (3)$$

Alors, par continuité de l'exponentielle, le lemme des gendarmes affirme :

$$\boxed{I(\alpha) \xrightarrow{\alpha \rightarrow 0^+} \exp\left(\int_0^1 \ln(f(t))\right)}$$

Au tour de (3).

$$\left| \int_0^1 \ln(f(t))f^\alpha(t)dt - \int_0^1 \ln(f(t))dt \right| \leq \int_0^1 |\ln(f(t))||f(t)^\alpha - f(t)^0|dt;$$

comme pour tout $t \in [0, 1]$, l'application $P_{f(t)}$ est de classe \mathcal{C}^1 , l'inégalité des accroissements finis donne :

$$\left| \int_0^1 \ln(f(t))f^\alpha(t)dt - \int_0^1 \ln(f(t))dt \right| \leq \alpha \int_0^1 |\ln(f(t))|^2(f(t) + 1)dt; .$$

En effet pour tout $t \in [0, 1]$, et tout $\beta \in \mathbf{R}_+^*$,

$$|p_{f(t)}'(\beta) = |\ln(f(t))|f(t)^\beta \leq |\ln(f(t))|(f(t) + 1)^\beta \leq |\ln(f(t))|(f(t) + 1),$$

par croissance de $\mathbf{R}_+^* \rightarrow \mathbf{R}$; $x \mapsto x^\beta$ puis de $p_{f(t)}$ sur $[1, +\infty[$. D'où (3) .

Les 5/2 eussent sans mal pu utiliser le théorème de dérivation d'une intégrale à paramètre pour obtenir un développement limité à l'ordre 1 de :

$$\exp\left(\frac{1}{\alpha} \ln\left(1 + \left(\int_{[0,1]} f^\alpha - 1\right)\right)\right)$$