

Série N° 2

Exo 1 Soient $x, y \in \mathbb{R}^n$, $t \in [0, 1]$: On a

$$N(tx + (1-t)y) \leq N(tx) + N((1-t)y) \quad \text{l'inégalité triangulaire}$$

$$= tN(x) + (1-t)N(y) \Rightarrow N \text{ convexe}$$

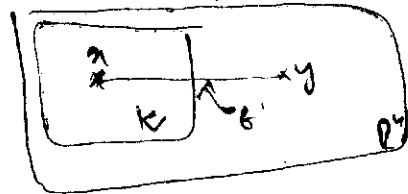
Exo 2 Supposons que K convexe et soient $x, y \in \mathbb{R}^n$, $t \in [0, 1]$

* Si $(x, y) \in K^2$ $\lambda_K(\underbrace{tx + (1-t)y}_{\in K \text{ (convexe)}}) = 0 = t\lambda_K(x) + (1-t)\lambda_K(y)$

* $x \in K$ et $y \in \mathbb{R}^n - K$. $\lambda_K(x) = 0$ et $\lambda_K(y) = +\infty$.

et $\lambda_K(\underbrace{tx + (1-t)y}_{\in \mathbb{R}^n}) = +\infty$ d'où l'égalité $\forall t \in [0, t']$

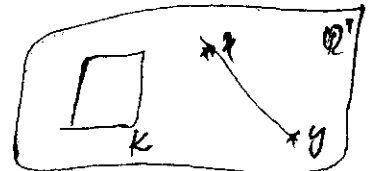
et $\lambda_K(tx + (1-t)y) = 0 \quad \forall t \in [t', 1]$ d'où l'égalité stricte



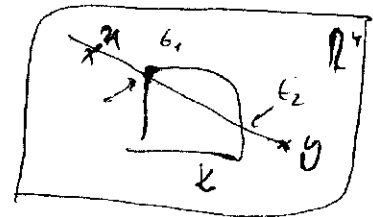
* Si $x, y \in \mathbb{R}^n - \{K\}$ On a $\lambda_K(x) = \lambda_K(y) = +\infty$

* $\lambda_K(tx + (1-t)y) = 0, \forall t \in [0, 1]$ dans le cas $(1-t)y + tx \notin K$

d'où l'inégalité stricte



mais $\begin{cases} \lambda_K(tx + (1-t)y) = 0 & \forall t \in [t_1, t_2] \\ \lambda_K(tx + (1-t)y) = +\infty & \forall t \in [0, t_1] \cup [t_2, 1] \end{cases}$



d'où $\lambda_K(tx + (1-t)y) \leq t\lambda_K(x) + (1-t)\lambda_K(y)$

Finalement λ_K est convexe

↳ Supposons que λ_K convexe et soient $(x, y) \in K$, $t \in [0, 1]$

$0 \leq \lambda_K(tx + (1-t)y) \leq t\lambda_K(x) + (1-t)\lambda_K(y) = 0$
 (la définition: $\lambda_K: \mathbb{R}^n \rightarrow \{0, +\infty\}$)

d'où $\lambda_K(tx + (1-t)y) = 0 \Rightarrow tx + (1-t)y \in K \Rightarrow K$ convexe

Exo 3

→ Supposons que f est convexe, soient (u, α) et $(v, \beta) \in \text{epi}(f)$ et $t \in [0, 1]$

pour montrer que $\text{epi}(f)$ est convexe il faut montrer que

$$t(u, \alpha) + (1-t)(v, \beta) \in \text{epi}(f) \Leftrightarrow (tu + (1-t)v, t\alpha + (1-t)\beta) \in \text{epi}(f)$$

$$\Leftrightarrow f(tu + (1-t)v) \leq t\alpha + (1-t)\beta$$

Or $tu + (1-t)v \in U$ (U convexe) et comme f est convexe on a.

$$f(tu + (1-t)v) \leq tf(u) + (1-t)f(v) \leq t\alpha + (1-t)\beta \quad \text{car } (u, \alpha) \text{ et } (v, \beta) \text{ deux éléments de } \text{epi}(f) \text{ c-à-d } f(u) \leq \alpha \text{ et } f(v) \leq \beta.$$

⇔ Supposons que $\text{epi}(f)$ est convexe et on prend $(u, f(u))$ et $(v, f(v)) \in \text{epi}(f)$

Car $f(u) = f(u)$ et $f(v) = f(v)$ et $\text{epi}(f)$ convexe $\Rightarrow t(u, f(u)) + (1-t)(v, f(v))$

$$\text{un élément de } \text{epi}(f) \Leftrightarrow (tu + (1-t)v, tf(u) + (1-t)f(v)) \in \text{epi}(f)$$

$$\Leftrightarrow f(tu + (1-t)v) \leq tf(u) + (1-t)f(v) \Rightarrow f \text{ est convexe.}$$

Exo 4

Supposons que F est convexe, soient $t_2 > t_1 > 0$ on pose $t = \frac{t_1}{t_2} \in]0, 1[$

$$\text{On a } F(u + t_1 v) = F(u + t t_2 v) = F(u + (1-t)u + t(u + t_2 v)) \quad \begin{matrix} t_2 \\ \uparrow \\ \frac{t_1}{t_2} \end{matrix}$$

$$= F((1-t)u + t(u + t_2 v))$$

$$\leq (1-t)F(u) + tF(u + t_2 v)$$

$$F(u + t_1 v) - F(u) \leq t[F(u + t_2 v) - F(u)] = \frac{t_1}{t_2} [F(u + t_2 v) - F(u)]$$

$$\frac{F(u + t_1 v) - F(u)}{t_1} \leq \frac{F(u + t_2 v) - F(u)}{t_2} \quad t_1 \text{ et } t_2 \neq 0.$$

$\Rightarrow \phi(t_1) \leq \phi(t_2)$ si $t_1 \leq t_2 \Rightarrow \phi$ est croissante.

Exo 5: soient $(x, y) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n$ et $t \in [0, 1]$ et supposons que f_i est convexe $\forall i \in I$

$$\text{On a } f_i(x) \leq \sup_{x \in \mathbb{R}^n} f_i(x) \Rightarrow t f_i(x) \leq t \sup_{x \in \mathbb{R}^n} f_i(x)$$

$$\text{et } f_i(y) \leq \sup_{y \in \mathbb{R}^n} f_i(y) \Rightarrow (1-t) f_i(y) \leq (1-t) \sup_{y \in \mathbb{R}^n} f_i(y) \quad \forall i \in I$$

$$\text{d'lon } f_i(t\alpha + (1-t)\beta) \leq t f_i(\alpha) + (1-t) f_i(\beta) \leq t \sup_{x \in \mathbb{R}^n} f_i(x) + (1-t) \sup_{y \in \mathbb{R}^n} f_i(y) \quad \forall t \in \mathbb{I}$$

f_i convexe

$$\text{Donc } \sup_{x \in \mathbb{R}^n} \{ f_i(t\alpha + (1-t)\beta) \} \leq t \sup_{x \in \mathbb{R}^n} f_i(x) + (1-t) \sup_{y \in \mathbb{R}^n} f_i(y)$$

$$\Rightarrow \sup_{x \in \mathbb{R}^n} f_i(x) \text{ est convexe.}$$

Exob $ab = (a^p)^{1/p} (b^q)^{1/q}$ et ?

$$ab = e^{\ln ab} = e^{\ln a + \ln b} = e^{\frac{1}{p} \ln a^p + (1 - \frac{1}{p}) \ln b^q} \leq \frac{1}{p} e^{\ln a^p} + \frac{1}{q} e^{\ln b^q} = \frac{a^p}{p} + \frac{b^q}{q}$$

On exp est une fonction convexe

Exercice 7

On va montrer que si f est convexe de \mathbb{R}^n dans \mathbb{R} alors

$$\forall (\lambda_i)_{i=1, \dots, p} \in (\mathbb{R}^+)^p \text{ t.q. } \sum_{i=1}^p \lambda_i = 1 \text{ et } \forall (x_i)_{i=1, \dots, p} \in \mathbb{R}^n, f\left(\sum_{i=1}^p \lambda_i x_i\right) \leq \sum_{i=1}^p \lambda_i f(x_i)$$

par récurrence.

Pour $p=2$, Soit λ_1 et $\lambda_2 \in \mathbb{R}^+$ t.q. $\lambda_1 + \lambda_2 = 1$ et soit x_1 et $x_2 \in \mathbb{R}^n$
 On a $\lambda_1 + \lambda_2 = 1 \Rightarrow \lambda_2 = 1 - \lambda_1$ avec $\lambda_1 \geq 0$ et $\lambda_1 + \lambda_2 = 1 \Rightarrow \lambda \in [0, 1]$

$$\begin{aligned} f(\lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2) &= f(\lambda_1 x_1 + (1 - \lambda_1) x_2) \leq \lambda_1 f(x_1) + (1 - \lambda_1) f(x_2) \\ &= \lambda_1 f(x_1) + \lambda_2 f(x_2) \end{aligned}$$

donc pour $p=2$ vrai.

On suppose que la proposition est vraie pour p on veut la prouver pour $p+1$.

Soit $(\lambda_i)_{i=1, \dots, p+1} \in (\mathbb{R}^+)^{p+1}$ t.q. $\sum_{i=1}^{p+1} \lambda_i = 1$ et soit $(x_i)_{i=1, \dots, p+1} \in (\mathbb{R}^n)^{p+1}$.

comme $\sum_{i=1}^{p+1} \lambda_i = 1$ et soit $\lambda_0 \in \{1, \dots, p+1\}$ tel que $\sum_{i=1, i \neq \lambda_0}^{p+1} \lambda_i \neq 0$.

posons $\sum_{i=1, i \neq \lambda_0}^{p+1} \lambda_i = \mu$ donc $\mu + \lambda_{\lambda_0} = 1$ et $\mu > 0$ et $\lambda_{\lambda_0} \geq 0$.

comme $\sum_{i=1, i \neq \lambda_0}^{p+1} \lambda_i \neq 0$ alors il existe $x \in \mathbb{R}^n$ (s'appelle le barycentre de

$$\left. (\lambda_i, x_i)_{i=1, \dots, p+1, i \neq \lambda_0} \right) \text{ de sorte que } \sum_{i=1, i \neq \lambda_0}^{p+1} \lambda_i x_i = \mu x \quad \dots \quad *$$

et comme f est convexe alors

$$f(\lambda_{\lambda_0} x_{\lambda_0} + \mu x) \leq \lambda_{\lambda_0} f(x_{\lambda_0}) + \mu f(x) \quad \text{d'après il est vraie pour } p=2$$

$$f\left(\sum_{i=1}^{p+1} \lambda_i x_i\right) \leq \lambda_{\lambda_0} f(x_{\lambda_0}) + \sum_{i=1, i \neq \lambda_0}^{p+1} \lambda_i f(x) \quad \text{car } x = \sum_{i=1, i \neq \lambda_0}^{p+1} \frac{\lambda_i}{\mu} x_i$$

On a $f(x) = f\left(\sum_{i=1, i \neq \lambda_0}^{p+1} \frac{\lambda_i}{\mu} x_i\right)$ et $0 \leq \frac{\lambda_i}{\mu} = \frac{\lambda_i}{\sum_{i=1, i \neq \lambda_0}^{p+1} \lambda_i} \leq 1$ et comme

la propriété est vraie pour p et comme on a prouvé alors

$$f(x) = f\left(\sum_{i=1}^{p+1} \frac{\lambda_i}{\mu} x_i\right) \leq \sum_{i=1}^{p+1} \frac{\lambda_i}{\mu} f(x_i) \text{ alors}$$

$$f\left(\sum_{i=1}^{p+1} \lambda_i x_i\right) \leq \lambda_{p+1} f(x_{p+1}) + \sum_{i=1}^p \lambda_i \sum_{j=1}^{p+1} \frac{\lambda_j}{\lambda} f(x_j)$$

$$= \sum_{i=1}^{p+1} \lambda_i f(x_i)$$

EXO7

$$\textcircled{1} f \text{ convexe} \Rightarrow f(y) \geq f(x) + \langle \nabla f(x), y-x \rangle, \forall x, y$$

on suppose que f convexe

$$\forall x, y \in \mathcal{L}, \forall t \in [0, 1]$$

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

$$f(x + t(y-x)) \leq f(x) + t(f(y) - f(x))$$

$$\frac{f(x + t(y-x)) - f(x)}{t} \leq f(y) - f(x)$$

$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(x + t(y-x)) - f(x)}{t} \leq f(y) - f(x)$$

$$\langle \nabla f(x), y-x \rangle \leq f(y) - f(x)$$

$$f(y) \geq \langle \nabla f(x), y-x \rangle + f(x)$$

$$\textcircled{2} \Rightarrow \textcircled{3} \text{ c-a-d, } \forall x, y \quad f(y) \geq \langle \nabla f(x), y-x \rangle + f(x) \Rightarrow$$

$$\langle \nabla f(y) - \nabla f(x), y-x \rangle \geq 0$$

On a: $f(y) \geq f(x) + \langle \nabla f(x), y-x \rangle, \forall x, y \in \mathcal{L}$
et en inversant x et y ,

$$f(x) \geq f(y) + \langle \nabla f(y), x-y \rangle$$

l'addition

$$f(y) + f(x) \geq f(x) + f(y) + \langle \nabla f(x), y-x \rangle + \langle \nabla f(y), y-x \rangle$$

$$= \langle \nabla f(x) - \nabla f(y), y-x \rangle \leq 0$$

$$\langle \nabla f(y) - \nabla f(x), y-x \rangle \geq 0$$

③ → ①

Supposons ∇f monotone

$$\langle \nabla f(x) - \nabla f(y), x - y \rangle \geq 0$$

On va montrer que g est monotone
alors g est convexe
 $g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$

On introduit la fonction $g: [0,1] \rightarrow \mathbb{R}$

$$t \mapsto g(t) = f(ty + (1-t)x)$$

$g \in C^1$

$$\begin{aligned} g'(t) &= \left[f(z(t)) \right]' = z'(t) \nabla f(z(t)) \\ &= \nabla f(ty + (1-t)x) (y-x) \\ &= \langle \nabla f(ty + (1-t)x), (y-x) \rangle \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} &\xrightarrow{z} \mathbb{R}^n \xrightarrow{f} \mathbb{R} \\ t &\mapsto ty + (1-t)x \mapsto \end{aligned}$$

Soient $t_1, t_2 \in [0,1]$ avec $t_1 < t_2 \dots$

alors

$$\begin{aligned} g(t_2) - g(t_1) &= \langle \nabla f(t_2y + (1-t_2)x), \nabla f(t_1y + (1-t_1)x), y-x \rangle \\ &= \frac{1}{t_2 - t_1} \langle \nabla f(x + t_2(y-x)) - \nabla f(x + t_1(y-x)), (t_2 - t_1)(y-x) \rangle \\ &= \frac{1}{t_2 - t_1} \langle \nabla f(x + t_2(y-x)) - \nabla f(x + t_1(y-x)), x + t_2(y-x) - x - t_1(y-x) \rangle \\ &\geq 0 \quad \text{car } \nabla f \text{ est monotone d'après (3)} \end{aligned}$$

donc $g'(t_2) > g'(t_1)$ ($t_2 > t_1$) $\Rightarrow g$ est croissante
alors g est une fonction d'une seule variable $\Rightarrow g$ est convexe $[0,1]$

$$g(t \cdot 1 + (1-t) \cdot 0) \leq t g(1) + (1-t) g(0)$$

$$\text{c-à-d } g(t) \leq t g(1) + (1-t) g(0)$$

$$\text{alors } f(ty + (1-t)x) \leq t g(y) + (1-t) g(x) = t f(y) + (1-t) f(x)$$

Remarque si en (3) on prend $t_2 > t_1$ on obtient que g' est croissante $\Rightarrow g$ monotone
 $\Rightarrow g$ est convexe c-à-d $\forall t_1, t_2 \in [0,1] \Rightarrow g(t_2) - g(t_1) \geq (t_2 - t_1) g'(t_1) \geq (t_2 - t_1) g'(t_2)$ il suffit de signe constant car $g' \geq 0$

\Rightarrow Supposons que f est convexe \Rightarrow monton $\Rightarrow \langle \nabla^2 f(x)(y-x), y-x \rangle \geq 0$
 Soit le \mathbb{R}^n fixe et notons $g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ $g(t) = \langle \nabla f(x), h \rangle$ $x \in \mathbb{R} \subset \mathbb{R}^2$

On a $\nabla^2 f(x, h) = \nabla \langle \nabla f(x), h \rangle = \nabla g(x)$

donc $\langle \nabla^2 f(x), h \rangle = \langle \nabla g(x), h \rangle = \frac{\partial g}{\partial h}(x) = D_h g(x) = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{g(x+th) - g(x)}{t}$

$\begin{aligned} &= \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\langle \nabla f(x+th), h \rangle - \langle \nabla f(x), h \rangle}{t} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\langle \nabla f(x+th) - \nabla f(x), h \rangle}{t} \\ &= \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\langle \nabla f(x+th) - \nabla f(x), th \rangle}{t^2} \end{aligned}$

à faire avec directionnelle

Soit $x, y \in U$ arbitraires et $h = y - x$ Comme U est convexe soit $t \in [0, 1]$

$x + t(y-x) \in U$

$\begin{aligned} \langle \nabla^2 f(x)(y-x), y-x \rangle &= \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\langle \nabla f(x+t(y-x)) - \nabla f(x), t(y-x) \rangle}{t^2} \\ &= \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\langle \nabla f(x+t(y-x)) - \nabla f(x), x+t(y-x)-x \rangle}{t^2} \end{aligned}$

et d'après l'exercice précédent f est convexe alors ∇f est monton

donc $\frac{\langle \nabla f(x+t(y-x)) - \nabla f(x), x+t(y-x)-x \rangle}{t^2} \geq 0$

dans la limite aussi alors $\langle \nabla^2 f(x)(y-x), y-x \rangle \geq 0$

" \Rightarrow " Supposons que $\langle \nabla^2 f(x) (y-x), (y-x) \rangle \geq 0 \rightarrow$

soient $x, y \in U, h \in \mathbb{R}^n, g: U \rightarrow \mathbb{R}$

$$x \mapsto g(x) = \langle \nabla f(x), h \rangle$$

On va montrer que
 ∇ est monotone.
c-à-d g est convexe

$$g(x) = g(y + (x-y))$$

en utilisant le développement de Taylor de $g(y + (x-y))$

au point $a=y, h_1 = x-y$ et à l'ordre $p=1$

$$g(x) = g\left(y + \frac{h_1}{1}\right) = g(y) + \langle \nabla g(y), x-y \rangle$$

$$g(x) - g(y) = \langle \nabla g(y), x-y \rangle$$

$$\nabla^2 f(x) h_1 = \nabla \langle \nabla f(x), h_1 \rangle = \nabla g(x).$$

$$\langle \nabla^2 f(x) h_1, h_1 \rangle = \langle \nabla g(x), h_1 \rangle$$

$$\langle \nabla^2 f(y) h_1, h_1 \rangle = \langle \nabla g(y), h_1 \rangle$$

pour $h_1 = x-y$ on obtient

$$\langle \nabla g(y), x-y \rangle = \langle \nabla^2 f(y) (x-y), (x-y) \rangle \geq 0 \text{ d'après } *$$

$$\langle \nabla g(y), x-y \rangle \geq 0.$$

$$g(x) - g(y) \geq 0.$$

$$\langle \nabla f(x), h_1 \rangle - \langle \nabla f(y), h_1 \rangle = \langle \nabla f(x) - \nabla f(y), x-y \rangle \geq 0$$

donc g est convexe.
Alors ∇ est monotone $\Rightarrow f$ est convexe d'après l'exercice précédent.