# Convexité

Cornou Jean-Louis

28 décembre 2022

**Remarque**Illustrations à produire.

# 1 Parties convexes et barycentres

La notion de barycentre est introduite dans le seul but de caractériser les parties convexes. Aussi ce cours est-il volontairement succinct sur le sujet.

# 1.1 Barycentres

Dans toute la suite, le symbole E désigne l'espace  $\mathbb{R}^2$ . On y dispose des opérations habituelles comme pour les vecteurs

$$\forall (x_1, y_1) \in \mathbb{R}^2, \forall (x_2, y_2) \in \mathbb{R}^2, (x_1, y_1) + (x_2, y_2) = (x_1 + x_2, y_1 + y_2)$$

$$\forall \lambda \in \mathbb{R}, \forall (x_1, y_1) \in \mathbb{R}^2, \lambda(x_1, y_1) = (\lambda x_1, \lambda y_1)$$

On note également  $0_{\mathbb{R}^2} = 0_E = (0,0)$ .

**Définition 1** On appelle système (fini) de points massiques de E toute famille finie  $((A_i, \alpha_i))_{i \in I}$  où  $A_i \in E$  et  $\alpha_i \in K$  pour tout  $i \in I$ .

Le concept de barycentre cherche à définir la notion de «point d'équilibre », à l'instar d'un fléau de balance de Roberval au bout duquel deux masses seraient disposées.

### Notation

Si A, B  $\in$  E on notera  $\overrightarrow{AB}$  le vecteur B – A. Le lecteur remarquera que  $\overrightarrow{AA} = 0_E$  et  $\overrightarrow{AB} + \overrightarrow{BC} = \overrightarrow{AC}$  quels que soient A, B, C  $\in$  E, ainsi que l'agréable relation A +  $\overrightarrow{AB} = B$ .

**Théorème 1** Soit  $((A_i, \alpha_i))_{i \in I}$  un système fini de points massiques d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel E. Les deux assertions suivantes sont équivalentes.

- 1. Il existe un unique point G de E tel que  $\sum_{i \in I} \alpha_i \overrightarrow{A_i G} = 0_E$ .
- 2.  $\sum_{i \in I} \alpha_i \neq 0$

De plus, quand ces assertions sont vraies,  $G = \frac{1}{\sum_{i \in I} \alpha_i} \sum_{i \in I} \alpha_i A_i$ . On dit que G est le barycentre du système massique  $((A_i, \alpha_i))_{i \in I}$ , ou encore ou que c'en est le centre de gravité.

Démonstration. Posons, pour tout point  $M \in E$ ,  $\Lambda(M) = \sum_{i \in I} \alpha_i \overrightarrow{A_i M}$  (c'est la fonction vectorielle de Leibniz). Pour tous points M, M' de E,

$$\Lambda(\mathsf{M}) = \sum_{i \in I} \alpha_i \left( \overrightarrow{\mathsf{A}_i \mathsf{M}'} + \overrightarrow{\mathsf{M}' \mathsf{M}} \right) = \Lambda \left( \mathsf{M}' \right) + \left( \sum_{i \in I} \alpha_i \right) \overrightarrow{\mathsf{M}' \mathsf{M}}.$$

Si  $\sum_{i\in I} \alpha_i = 0$ , la fonction  $\Lambda$  est donc constante : elle s'annule partout ou jamais, mais pas en un unique point. Si  $\sum \alpha_i \neq 0$ , prenons  $M' = A_{i_0}$  avec  $i_0 \in I$  quelconque. La relation ci-dessus permet de dire que l'équation  $\Lambda(M) = 0_E$  équivaut à  $(\sum_{i\in I} \alpha_i) \overrightarrow{A_{i_0}M} = -\Lambda(A_{i_0})$  qui admet l'unique solution

$$\begin{split} \mathsf{M} &= \mathsf{A}_{i_0} - \frac{1}{\sum_{i \in \mathsf{I}} \alpha_i} \wedge \left( \mathsf{A}_{i_0} \right) = \frac{1}{\sum_{i \in \mathsf{I}} \alpha_i} \sum_{i \in \mathsf{I}} \alpha_i \mathsf{A}_{i_0} - \frac{1}{\sum_{i \in \mathsf{I}} \alpha_i} \sum_{i \in \mathsf{I}} \alpha_i \overrightarrow{\mathsf{A}_i \mathsf{A}_{i_0}} \\ &= \frac{1}{\sum_{i \in \mathsf{I}} \alpha_i} \sum_{i \in \mathsf{I}} \alpha_i \left( \mathsf{A}_{i_0} - \overrightarrow{\mathsf{A}_i \mathsf{A}_{i_0}} \right) = \frac{1}{\sum_{i \in \mathsf{I}} \alpha_i} \sum_{i \in \mathsf{I}} \alpha_i \mathsf{A}_i, \end{split}$$

ce qui prouve notre théorème.

Corollaire (coordonnées du barycentre)

On note pour chaque point  $A_i$  ses coordonnées  $\left(x_1^{(i)}, x_2^{(i)}\right)$ . Lorsqu'il est défini, le barycentre G de  $((A_i, \alpha_i))_{i \in I}$  a pour coordonnées

$$x_1 = \frac{1}{\sum_{i \in I} \alpha_i} \sum_{i \in I} \alpha_i x_1^{(i)}, x_2 = \frac{1}{\sum_{i \in I} \alpha_i} \sum_{i \in I} \alpha_i x_2^{(i)}.$$

**Définition 2** Quand toutes les masses sont identiques, et non nulles, on parle d'isobarycentre. Ainsi, l'isobarycentre des points  $A_1, ..., A_n$  est le point G défini par  $G = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} A_i$ 

**Théorème 2** Soit  $((A_i, \alpha_i))_{i \in I}$  un système fini de points massiques admettant un barycentre G. Alors pour tout  $k \in \mathbb{R}^*$ ,  $((A_i, k\alpha_i))_{i \in I}$  admet G comme barycentre.

Démonstration. Soit k un réel non nul, alors  $\sum_{i \in I} (k\alpha_i) = k \sum_{i \in I} \alpha_i \neq 0$ . Le théorème résulte alors de

$$\frac{1}{\sum_{i \in I} k \alpha_i} \sum_{i \in I} k \alpha_i \mathsf{A}_i = \frac{1}{\sum_{i \in I} \alpha_i} \sum_{i \in I} \alpha_i \mathsf{A}_i.$$

## 1.2 Parties convexes

**Définition 3** Soit A, B deux points de E, le segment d'extrémités A et B est l'ensemble

$$\{tA + (1-t)B | t \in [0,1]\}$$

### Notation

Ce segment est noté [A,B].

## ∧ Attention

Cette notation est en conflit avec la notion des intervalles de  $\mathbb{R}$ . Dans le cas de  $\mathbb{R}^2$ , [A,B] = [B,A] puisque  $[0,1] \to [0,1]$ ,  $t \mapsto (1-t)$  est une bijection. Dans le cas de  $\mathbb{R}$ ,  $[1,0] = \emptyset$  tandis que [0,1] est non vide. Certains auteurs notent dans le cadre réel "[x,y]" =  $[\min(x,y),\max(x,y)]$  le segment réel d'extrémités x et y.

Définition 4 Soit C une partie de E. On dit que C est convexe (ou une partie convexe de E) lorsque

$$\forall (A,B) \in C^2, [A,B] \subset C$$

### I Remarque

On a vu dans le chapitre sur la topologie de  $\mathbb R$  que les seuls convexes de  $\mathbb R$  sont les intervalles.

Propriété 1 Une partie C de E est convexe si et seulement si

$$\forall (A, B) \in C^2, \forall t \in [0, 1], (1 - t)A + tB \in C$$

**Exemple 1** L'ensemble vide est convexe. Toute droite affine de E est convexe. L'espace E est lui-même convexe. Un cercle de rayon non nul n'est pas convexe. Une boule ouverte (ou fermée) est convexe.

**Exercice 1** Montrer qu'une intersection quelconque de parties convexes est convexe. Est-ce le cas pour une union?

**Correction 1** Soit  $(C_i)_{i\in I}$  une famille de parties convexes. Notons  $C = \bigcap_{i\in I} \in C_i$ . Soit  $(A,B) \in C^2$  et  $t \in [0,1]$ . Soit  $i \in I$ . Alors A et B appartiennent à  $C_i$  puisqu'ils sont tous deux dans l'intersection des  $(C_i)_{i\in I}$ . Comme la partie  $C_i$  est convexe, (1-t)A+tB appartient à  $C_i$  et ce pour tout indice i dans I. Ainsi, (1-t)A+tB appartient à C. Par conséquent, la partie C est convexe.

C'est évidemment faux pour l'union. Soit A et B deux points distincts de E. Alors les singletons  $\{A\}$  et  $\{B\}$  sont tous deux convexes. Toutefois, leur union n'est pas convexe, puisque  $\frac{1}{2}A + \frac{1}{2}B$  est distinct de A et de B, donc n'appartient pas à  $\{A, B\}$ .

### 1.3 Caractérisation des parties convexes

**Exemple 2** Soit A, B deux points de  $\mathbb{R}^n$ . L'ensemble des barycentres que l'on peut faire avec A et B est la droite (AB). En effet, ces barycentres sont de la forme  $\frac{1}{a+b}(aA+bB)$  avec  $(a,b) \in \mathbb{R}^2$  tel que  $a+b \neq 0$ . En posant  $\lambda = \frac{b}{a+b}$ , on obtient l'expression  $G_{\lambda} = (1-\lambda)A + \lambda B = A + \lambda \overrightarrow{AB}$ . Quand a, b sont quelconques,  $\lambda$  parcourt  $\mathbb R$  et  $\mathsf G_\lambda$  décrit la droite passant A dirigée par A $\mathsf B$  , c'est-à-dire la droite (AB). Si l'on impose à  $\lambda$  de ne parcourir que [0,1],  $G_{\lambda}$  parcourt le segment [AB]. Cette condition est équivalente à dire que a et b sont de même signe (laissé à titre d'exercice).

**Exemple 3** Soit trois points A, B, C non alignés dans  $\mathbb{R}^2$ . L'ensemble des barycentres que l'on peut former avec A,B,C est le plan (ABC) =  $\mathbb{R}^2$ . En effet, ceux-ci sont tous de la forme  $\frac{1}{a+b+c}$ (aA + bB + cC) avec  $(a,b,c) \in \mathbb{R}^3$  tels que  $a+b+c \neq 0$ . En posant  $\lambda = \frac{b}{a+b+c}$  et  $\mu = \frac{c}{a+b+c}$ , cette expression devient  $(1 - \lambda - \mu)A + \lambda B + \mu C$  soit encore  $A + \lambda \overrightarrow{AB} + \mu \overrightarrow{AC}$ : quand a, b, c décrivent  $\mathbb{R}$ ,  $(\lambda, \mu)$  décrit  $\mathbb{R}^2$  si bien que  $A + \lambda \overrightarrow{AB} + \mu \overrightarrow{AC}$  décrit le plan (ABC).

Si l'on veut que les barycentres parcourent l'intérieur du triangle ABC, on doit imposer les conditions  $\lambda \geqslant 0, \mu \geqslant 0$  et  $\lambda + \mu \leqslant 1$ . Cela revient encore à imposer à a, b, c d'être de même signe.

Dans les deux exemples précédents, le barycentre du système massique considéré peut toujours s'écrire  $\sum_{i\in I}\lambda_i A_i$  avec  $\sum_{i\in I}\lambda_i = 1: \lambda_1 = \frac{a}{a+b}, \lambda_2 = \frac{b}{a+b}$  pour l'exemple  $1, \lambda_1 = \frac{a}{a+b+c}, \lambda_2 = \frac{b}{a+b+c}, \lambda_3 = \frac{c}{a+b+c}$  pour l'exemple 2.

**Définition 5** Soit  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $A_1, ..., A_n$  des points de  $E = \mathbb{R}^2$ . On appelle combinaison linéaire convexe (abrégé en CLC) de  $A_1, \ldots, A_n$  tout élément de E de la forme  $\sum_{i=1}^n \lambda_i A_i$  avec  $\lambda_i \in \mathbb{R}_+$  pour tout  $i \in [1, n]$  et  $\sum_{i=1}^{n} \lambda_i = 1.$ 

On vient de prouver que l'ensemble des CLC de A et B est le segment [A,B] et que celui de A,B,C est l'intérieur du triangle ABC.

Théorème 3 (caractérisation des convexes par les barycentres) Soit C une partie non vide de E. Les propriétés suivantes sont équivalentes.

- 1. La partie C est convexe.
- 2. La partie C est stable par combinaison linéaire convexe.
- 3. Tout système fini  $((A_i, \alpha_i))_{i \in I}$  de points massiques dans C pondérés par des masses positives et non identiquement nulles a un barycentre dans C.

 $D\acute{e}monstration.~1 \Rightarrow 2~Si~C~est~convexe,~alors~toute~CLC~de~deux~points~A_1~et~A_2~est~encore~dans~C,~puis~l'ensemble$ de ces CLC n'est autre que [AB] (cf. exemple ci-dessus). Soit  $n \ge 2$ . Supposons que toute CLC de n points de C soit encore dans C et considérons  $A_1, ..., A_{n+1}$  dans C. Une CLC de ces n+1 points s'écrit  $M = \sum_{i=1}^{n+1} \lambda_i A_i$ avec et  $\lambda_1, \dots, \lambda_{n+1} \in \mathbb{R}_+$  de somme 1. Les réels  $\lambda_i$  ne pouvant manifestement pas être tous égaux à 1, on dispose d'un entier  $i_0$  tel que  $\lambda_{i_0} \neq 1$  si bien que  $\sum_{\substack{i=1\\i\neq i_0}}^{n+1} \lambda_i \neq 0$ : notons m cette somme non nulle. Alors, m>0 et  $M=\sum_{\substack{i=1\\i\neq i_0}}^{n+1} \lambda_i A_i = m\sum_{\substack{i=1\\i\neq i_0}}^{n+1} \frac{\lambda_i}{m} A_i + \lambda_{i_0} A_{i_0} = mB + (1-m)A_{i_0}$ , où  $B=\sum_{\substack{i=1\\i\neq i_0}}^{n+1} \frac{\lambda_i}{m} A_i \in C$  par HR. Ainsi, M est CLC de M et M est M est M gui sont deux points de M et M est M est

et 
$$M = \sum_{i=1}^{n+1} \lambda_i A_i = m \sum_{\substack{i=1 \ i \neq i_0}}^{n+1} \frac{\lambda_i}{m} A_i + \lambda_{i_0} A_{i_0} = m B + (1-m) A_{i_0}$$
, où  $B = \sum_{\substack{i=1 \ i \neq i_0}}^{n+1} \frac{\lambda_i}{m} A_i \in C$  par HR. Ainsi,  $M$  est CLC de  $B$  et  $A_{i_0}$  qui sont deux points de  $C$ , donc  $M \in C$  et la récurrence s'achève.

- $2 \Rightarrow 3$  Tout barycentre à masses positives non identiquement nulles est une CLC par homogénéité
- $3 \Rightarrow 1$  Si A,B  $\in$  C tout point de [AB] est un barycentre à coefficients positifs de A et B, c'est donc un donc un point de C.

### Fonctions convexes 2

Le programme se limite aux fonctions convexes d'une variable réelle.

### 2.1 Définition et caractérisations

**Définition 6** Soit I un intervalle de longueur non nulle de  $\mathbb{R}$  et  $f:I \to \mathbb{R}$  une fonction à valeurs réelles. On dit que f est une fonction convexe sur I quand

$$\forall (x,y) \in I^2, \forall \lambda \in [0,1], \quad f((1-\lambda)x + \lambda y) \leq (1-\lambda)f(x) + \lambda f(y).$$

On dit que f est concave sur l quand – f est convexe sur l.

### Remarque

Il n'y a pas de notion de partie concave, pourtant rencontrée dans le langage courant.

**Définition 7** Si  $f: I \to \mathbb{R}$  est une fonction définie sur un intervalle I, on appelle épigraphe de f l'ensemble des couples (x, y) de  $I \times \mathbb{R}$  tels que  $y \ge f(x)$ . On le note Epi(f).

Ainsi, Epi (f) est l'ensemble des points sont au-dessus de la courbe de f.

**Théorème 4** La fonction f est convexe sur l si et seulement si son épigraphe est une partie convexe de  $\mathbb{R}^2$ .

Démonstration. Si f est convexe sur I, considérons deux points  $A = (x_A, y_A)$  et  $B = (x_B, y_B)$  de Epi(f). Un point M quelconque de [AB] s'écrit  $(1 - \lambda)A + \lambda B$  avec  $\lambda \in [0, 1]$ : ses coordonnées sont donc  $x_M = (1 - \lambda)x_A + \lambda x_B$  et  $y_M = (1 - \lambda)y_A + \lambda y_B$ . Comme f est une fonction convexe,  $f(x_M) \leq (1 - \lambda)f(x_A) + \lambda f(x_B)$  et comme A et B sont dans Epi(f),  $f(x_A) \leq y_A$  et  $f(x_B) \leq y_B$  si bien qu'en sommant,  $f(x_M) \leq y_M$  ce qui prouve que C est dans Epi(f). Ainsi, l'épigraphe de f contient tous les points de [AB], il est donc convexe.

Réciproquement, si Epi(f) est convexe, considérons  $x, y \in I$  et  $\lambda \in [0,1]$ . Les points A = (x, f(x)) et B = (y, f(y)) étant dans Epi(f), le point  $C = (1 - \lambda)A + \lambda B$  l'est aussi : la traduction de cela traduit exactement la convexité de f.

### Corollaire (inégalité de Jensen discrète))

La fonction  $f: I \to \mathbb{R}$  est convexe sur I si et seulement si pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$ , tout  $(x_1, ..., x_n) \in I^n$  et tous réels positifs  $\lambda_1, ..., \lambda_n$  tels que  $\sum_{i=1}^n \lambda_i = 1$ :

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

Notons que l'étant un intervalle, c'est une partie convexe de  $\mathbb{R}$ , donc contient toute CLC d'éléments de l, c'est-à-dire  $f(\sum_{i=1}^n \lambda_i x_i)$  a bien un sens.

Démonstration. Si f vérifie l'inégalité de Jensen pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$ , elle la vérifie pour n=2, et ceci n'est autre que la définition d'une fonction convexe. Réciproquement, si f est convexe sur I, son épigraphe est une partie convexe, donc stable par CLC d'après la caractérisation des parties convexes (§ précédent). Or les points  $A_i = (x_i, f(x_i))(1 \le i \le n)$  sont dans Epi (f), donc  $M = \sum \lambda_i A_i$  aussi. L'abscisse de M étant  $\sum \lambda_i x_i$  et son ordonnée étant  $\sum \lambda_i f(x_i)$ , dire que  $M \in \text{Epi}(f)$  c'est exactement annoncer l'inégalité voulue.

On peut aussi choisir de procéder par récurrence. Dans ce cas on reproduit presque à l'identique la démonstration de la caractérisation des parties convexes du paragraphe précédent.

### Corollaire (position des cordes)

Soit I un intervalle de longueur non nulle et  $f:I\to\mathbb{R}$  une fonction. Alors f est convexe ssi pour tous réels a< b dans I,

$$\forall x \in [a,b], f(x) \leqslant \frac{f(b)-f(a)}{b-a}(x-a)+f(a)$$

autrement dit quand la courbe de f est en dessous de chacune de ses cordes.

On appelle corde (ou sécante dans le programme) de la courbe représentative de f tout segment [AB] où A et B sont des points de cette courbe.

Démonstration. Si f est convexe, les extrémités A et B d'une corde sont dans l'épigraphe de f. Celui-ci étant convexe d'après le théorème précédent, toute la corde [AB] est dans l'épigraphe, ce qui traduit la position relative attendue de  $\mathscr{C}_f$  par rapport à la corde [AB].

Inversement, si  $\mathscr{C}_f$  est en dessous de chacune de ses cordes, soit a < b dans l. Les points A = (a, f(a)) et B = (b, f(b)) définissent une corde [AB] dont une équation est  $y = \frac{f(b) - f(a)}{b - a}(x - a) + f(a)(x \in [a, b])$ . Si  $\lambda \in [0, 1]$ , posons  $c = (1 - \lambda)a + \lambda b$ . L'hypothèse faite sur f implique que  $f(c) \leqslant \frac{f(b) - f(a)}{b - a}(c - a) + f(a)$ . Oui mais  $c - a = \lambda(b - a)$  donc cette inégalité devient  $f(c) \leqslant \lambda(f(b) - f(a)) + f(a)$  soit encore  $f(c) \leqslant (1 - \lambda)f(a) + \lambda f(b)$ . La fonction f est donc convexe.

**Exercice 2** Si  $f: I \to \mathbb{R}$  est convexe et admet un minimum local, montrer que ce minimum est global.

Correction 2 Soit a un point de l où f admet un minimum local. Si f(a) n'était pas le minimum global de f sur I, il existerait  $b \in I$  (forcément distincts de a ) tel que f(b) < f(a). Tout réel strictement compris entre a et b se met sous la forme  $(1 - \lambda)a + \lambda b$  avec  $\lambda \in ]0,1[$ . La convexité de f donne  $f((1 - \lambda)a + \lambda b) \le$  $(1-\lambda)f(a) + \lambda f(b) < (1-\lambda)f(a) + \lambda f(a) = f(a)$ : si  $\lambda$  est quelconque au voisinage de 0, on trouve une contradiction avec le fait que f admet en a un minimum local.

Théorème 5 (croissance des taux d'accroissement) Soit I un intervalle de longueur non nulle et f:  $I \to \mathbb{R}$  une fonction réelle définie sur I. La fonction f est convexe sur I si et seulement si pour tout  $x_0 \in I$ , la fonction

$$\tau_{x_0}: \mathbb{I} \setminus \{x_0\} \longrightarrow \mathbb{R}$$

$$x \longmapsto \frac{f(x) - f(x_0)}{x - x_0}$$

est croissante sur  $I \setminus \{x_0\}$ 

Démonstration. Supposons f convexe sur l et considérons x<sub>0</sub> ∈ l. Faisons une première constatation : si a < b < csont dans I, alors b peut s'écrire  $b = (1 - \lambda)a + \lambda c$  avec  $\lambda \in ]0,1[$  si bien que  $b - a = \lambda(c - a)$  et alors

$$\tau_{a}(c) - \tau_{a}(b) = \frac{\lambda[f(c) - f(a)]}{b - a} - \frac{f(b) - f(a)}{b - a} = \frac{(1 - \lambda)f(a) + \lambda f(c) - f(b)}{b - a}.$$

Comme b-a>0 et que  $f(b)\leqslant (1-\lambda)f(a)+\lambda f(c)$  (par convexité de f ), on en déduit l'inégalité  $(*):\tau_a(b)\leqslant \tau_a(c)$ . Mais ce n'est pas tout! Puisque la seule chose importante a été que b soit entre a et c, les rôles joués par a et csont symétriques! Le lecteur suspicieux exigera une preuve : en posant  $\mu = 1 - \lambda$ , on a  $b = \mu a + (1 - \mu)c$  si bien que  $b-c=\mu(a-c)$  et cette fois,

$$\tau_{c}(a)-\tau_{c}(b)=\frac{\mu[f(a)-f(c)]}{b-c}-\frac{f(b)-f(c)}{b-c}=\frac{(1-\mu)f(c)+\mu f(a)-f(b)}{b-c}.$$
 Comme  $b-c<0$  et que  $f(b)\leqslant (1-\mu)f(c)+\mu f(a)$  (toujours par convexité de  $f!$  ), on en tire que  $(**):\tau_{c}(a)\leqslant\tau_{c}(b)$ 

comme attendu.

Maintenant, soit x < y dans  $I \setminus \{x_0\}$ . Distinguons trois cas :

- Si  $x_0$  < x < y, alors (\*) donne  $\tau_{x_0}(x)$  ≤  $\tau_{x_0}(y)$ .
- Si  $x < y < x_0$ , alors (\*\*) donne  $\tau_{x_0}(x) ≤ \tau_{x_0}(y)$ .
- $--\text{Si }x < x_0 < y \text{, alors (*) donne } \tau_x(x_0) \leqslant \tau_x(y) \text{ et (**) donne } \tau_y(x) \leqslant \tau_y(x_0). \text{ Seulement voilà, } \tau_x(y) = \tau_y(x) \text{ donce } \tau_y(x) \leqslant \tau_y(x_0). \text{ Seulement voilà, } \tau_x(y) = \tau_y(x) \text{ donce } \tau_y(x) \leqslant \tau_y(x_0). \text{ Seulement voilà, } \tau_x(y) = \tau_y(x) \text{ donce } \tau_y(x) \leqslant \tau_y(x_0). \text{ Seulement voilà, } \tau_x(y) = \tau_y(x) \text{ donce } \tau_y(x) \leqslant \tau_y(x) \text{ donce } \tau_y(x) \text{ donce } \tau_y(x) \leqslant \tau_y(x) \text{ donce } \tau$ par transitivité,  $\tau_x(x_0) \leqslant \tau_y(x_0)$  et encore par le truc astucieux  $\tau_{\bigstar}(\square) = \tau_{\square}(\bigstar)$ , on obtient  $\tau_{x_0}(x) \leqslant \tau_{x_0}(y)$ .

Dans tous les cas,  $\tau_{x_0}(y) - \tau_{x_0}(x) \geqslant 0$  ce qui établit la croissance de  $\tau_{x_0}$ .

Réciproquement, supposons que  $\tau_{x_0}$  soit croissante sur  $I \setminus \{x_0\}$  quel que soit  $x_0 \in I$ . Soit alors x < y dans I et  $\lambda \in ]0,1[$  . On pose  $x_0 = (1 - \lambda)x + \lambda y$  de sorte que  $x < x_0 < y$ . La croissance de  $\tau_{x_0}$  donne  $\tau_{x_0}(y) - \tau_{x_0}(x) \geqslant 0$  et le calcul fait au début de cette preuve montre que cela équivaut à  $(1-\lambda)f(x) + \lambda f(y) - f(x_0) \geqslant 0$ . Comme cela est trivialement vrai pour  $\lambda \in \{0,1\}$ , f est convexe.

### Corollaire

La fonction f est convexe sur l, si et seulement si pour tous réels x, y, z dans l tels que x < y < z on a

$$\frac{f(y) - f(x)}{y - x} \le \frac{f(z) - f(x)}{z - x} \le \frac{f(z) - f(y)}{z - y}$$

Démonstration. Si f est convexe, l'astuce est (encore) de remarquer que  $\tau_a(b) = \tau_b(a)$  quels que soient  $a \neq b$ . Les inégalités demandées sont alors  $\tau_X(y) \leqslant \tau_X(z) = \tau_Z(x) \leqslant \tau_Z(y)$ , qui sont vraies d'après le théorème précédent. Inversement, si les inégalités des pentes sont toujours vraies, la première d'entre elles traduit la croissance de  $au_x$ sur  $I\setminus\{x\}$ , et ce quel que soit  $x\in I$ . D'après le théorème précédent, f est convexe sur I.

Exercice 3 Quelles sont les fonctions à la fois convexes et concaves?

Correction 3 Une fonction affine est à la fois convexe et concave puisque sa dérivée seconde est nulle donc à la fois positive et négative. Réciproquement, si f est à la fois convexe et concave, elle n'est a priori pas dérivable donc ce n'est pas aussi facile. Soit I l'intervalle de définition de f, supposé de  $longueur non \ nulle, \ et \ soit \ x_0 \in I. \ L'application \ \tau_{x_0} \ est \ croissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ décroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ décroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ décroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ décroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ décroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ décroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ décroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ décroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ décroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ décroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ décroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ décroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ décroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ décroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ décroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ decroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ decroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ decroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ decroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ decroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ decroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ decroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ decroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ decroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ decroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ decroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ decroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ decroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ decroissante \ (car \ f \ est \ convexe), \ mais \ aussi \ (car \ f \ est \$ sante (car f est concave), donc constante. Si p désigne cette constante, on a donc  $\frac{f(x)-f(x_0)}{x-x_0}=p$  pour tout  $x\in I\setminus \{x_0\}$ , soit  $f(x)=p(x-x_0)+f(x_0)$ . Cette égalité est encore vraie pour  $x=x_0$ , donc f est affine. **Exercice 4** Soit  $f : \mathbb{R} \to \mathbb{R}$  une fonction convexe sur  $\mathbb{R}$  tout entier. Si f est majorée, montrer que f est constante. Et si f est seulement convexe sur  $\mathbb{R}_+$ ?

Correction 4  $Si\ f\ n'$ était pas constante, il existerait  $a < b\ dans\ \mathbb{R}\ tels\ que\ f(a) \neq f(b).$  Traitons le cas où f(a) < f(b). Puisque  $\tau_b$  est croissante sur  $\mathbb{R}\setminus\{b\}$ , on aurait, pour tout  $x > b, \tau_b(x) \geqslant \tau_b(a)$ , soit  $f(x) \geqslant f(b) + (x-b)\frac{f(b)-f(a)}{b-a}.$  Puisque f(b)-f(a)>0 et b-a>0, on aurait  $\lim_{t\to\infty}f=+\infty$ , ce qui contredit le caractère majorée de f.  $Si\ f(a)>f(b)$ , on obtiendrait la même absurdité avec la croissance de  $\tau_a$  en regardant ce qui se passe sur  $f(a)=\infty$ , a f(a)=0 c'est faux sur f(a)=0 est convexe et majorée par f(a)=

## 2.2 Cas des fonctions dérivables

**Théorème 6 (cas 1 fois dérivable)** Soit I un intervalle de longueur non nulle et  $f: I \to \mathbb{R}$  une fonction dérivable sur I. Les assertions suivantes sont équivalentes.

- (i) La fonction f est convexe sur l.
- (ii) La fonction f' est croissante sur l.

Démonstration. Supposons f convexe. Si x < z sont dans I. Pour tout  $y \in ]x, z[$ , l'inégalité des pentes s'écrit  $\frac{f(y)-f(x)}{y-x} \leqslant \frac{f(z)-f(x)}{z-x} \leqslant \frac{f(z)-f(y)}{z-y}$ .

- En faisant  $y \to x^+$  on obtient  $f'_d(x) \leqslant \frac{f(z) f(x)}{z x}$  (dérivée à droite).
- En faisant  $y \to z^-$  on obtient  $\frac{f(z) f(x)}{z x} \leqslant f_g'(z)$  (dérivée à gauche).

Puisque f est dérivable,  $f'_d(x) = f'(x)$  et  $f'_g(z) = f'(z)$  si bien que  $f'(x) \leqslant f'(z)$  et la croissance de f' est prouvée. Inversement, si f' est croissante, considérons a < b dans I et étudions la fonction D mesurant l'écart entre la corde et la fonction :  $D(x) = \frac{f(b)-f(a)}{b-a}(x-a)+f(a)-f(x)$ . La fonction D est alors dérivable sur [a,b] et  $D'(x) = \frac{f(b)-f(a)}{b-a}-f'(x)$ . Le théorème des accroissements finis assure l'existence de  $c \in ]a,b[$  tel que  $\frac{f(b)-f(a)}{b-a}=f'(c)$  si bien que D'(x)=f'(c)-f'(x). Puisque f' est croissante, on en déduit que

- $\forall x \in [a, c], D'(x) \ge 0$ , donc D est croissante sur [a, c]
- $\forall x \in [c, b], D'(x) \leq 0$ , donc D est décroissante sur [c, b]. Comme enfin D(a) = D(b) = 0, on en tire que D est positive sur [a, b]. Cela traduit le fait que la corde est au-dessus de la courbe de f, c'est-à-dire que f est conveye

### Corollaire (position des tangentes)

Soit I un intervalle de longueur non nulle et  $f:I\to\mathbb{R}$  une fonction dérivable sur I. Alors f est convexe si et seulement si

$$\forall x \in I$$
,  $f(x) \geqslant f'(a) \cdot (x-a) + f(a)$ 

autrement dit quand la courbe de f est au-dessus de chacune de ses tangentes

Démonstration. Une très mauvaise idée serait de partir de l'inégalité  $f(x) \leqslant \frac{f(b)-f(a)}{b-a}(x-a)+f(a)$  et de faire tendre vers b vers a: ce serait oublier que cette inégalité n'est valable que lorsque  $x \in [a,b]$ : après la limite on n'obtiendrait seulement f(a) = f(a): super!

Restons sérieux : étudions D(x) = f(x) - [f'(a)(x-a) + f(a)] dont la dérivée est donnée par D'(x) = f'(x) - f'(a). Puisque f' est croissante,  $D'(x) \geqslant 0$  quand  $x \geqslant a$  et  $D'(x) \leqslant 0$  quand  $x \leqslant a$  : les variations de D s'en déduisent et montrent que D admet un minimum global en a. Ajouté au fait que D(a) = 0, nous en déduisons que D est toujours positive sur l.

## Corollaire (cas 2 fois dérivable)

Soit I un intervalle de longueur non nulle et  $f: I \to \mathbb{R}$  une fonction deux fois dérivable sur I. Les assertions suivantes sont équivalentes.

- (i) La fonction f est convexe sur l.
- (ii) La fonction f'' est positive sur l.

# 2.3 Exemples de référence

- $\mathbb{R} \to \mathbb{R}, x \mapsto e^x \text{ est convexe} : \forall x \in \mathbb{R}, 1 + x \leqslant e^x$
- Le sinus est concave sur  $\left[0, \frac{\pi}{2}\right]$ :  $\forall x \in \left[0, \frac{\pi}{2}\right], \frac{2}{\pi} \leqslant \sin(x) \leqslant x$
- -- ] -1,  $+\infty$ [ $\rightarrow \mathbb{R}$ ,  $x \mapsto \ln(1+x)$  est concave :  $\forall x > -1$ ,  $\ln(1+x) \leqslant x$
- $[-1,+\infty[,x\mapsto\sqrt{1+x}\text{ est concave}:\forall x\geqslant-1,\sqrt{1+x}\leqslant1+\frac{1}{2}x$
- Notons aussi que pour tout réel  $\mathbb{R}^{+*} \to \mathbb{R}$ ,  $\alpha$ ,  $x \mapsto x^{\alpha}$  est
  - convexe sur  $\mathbb{R}_+^*$  si et seulement si  $lpha\geqslant 1$  ou  $lpha\leqslant 0$
  - concave sur  $\mathbb{R}_+^*$  si et seulement si  $\alpha \in [0,1]$ .

# 3 Petit supplément étoilé

**Théorème 7** Si I est un intervalle de longueur non nulle et si  $f: I \to \mathbb{R}$  est convexe sur I, elle admet en chaque point  $x_0$  de I une dérivée à gauche et à droite et pour tous réels a < b dans I,

$$f'_g(a) \leqslant f'_d(a) \leqslant \frac{f(b) - f(a)}{b - a} \leqslant f'_g(b) \leqslant f'_d(b).$$

En conséquence,

- 1. Les fonctions  $f'_d$  et  $f'_g$  sont croissantes sur l.
- 2. La fonction f est continue sur l (mais pas forcément sur l ).

$$\forall z \in ]x_0 - \varepsilon, x_0 + \varepsilon \Big[ \setminus \{x_0\}, \quad \tau_{x_0}(x_0 - \varepsilon) \leqslant \tau_{x_0}(z) \leqslant \tau_{x_0}(x_0 + \varepsilon).$$

Puisque  $\tau_{x_0}$  est croissante et bornée sur  $]x_0 - \varepsilon, x_0 + \varepsilon[\setminus \{x_0\}, \text{ le théorème de la limite monotone assure alors l'existence et la finitude des limites à gauche et à droite en <math>x_0$  de  $\tau_{x_0}$ , celles-ci valant respectivement  $\sup_{z \in ]x_0 - \varepsilon, x_0[} \tau_{x_0}(z) = f'_g(x_0)$  et  $\inf_{z \in ]x_0, x_0 + \varepsilon[} \tau_{x_0}(z) = f'_d(x_0)$ .

De plus, si  $z \in ]x_0 - \varepsilon$ ,  $x_0[$  et  $z' \in ]x_0$ ,  $x_0 + \varepsilon[$ ,  $\tau_{x_0}(z) \leqslant \tau_{x_0}(z')$  par croissance de  $\tau_{x_0}$ . En faisant  $z \to x_0^-$ , on obtient  $f'_g(x_0) \leqslant \tau_{x_0}(z')$ , puis en faisant  $z' \to x_0^+$ , on trouve finalement  $f'_g(x_0) \leqslant f'_d(x_0)$  comme attendu. Si maintenant a < b dans  $\circ$ , alors, par définition des bornes inf et sup,

$$\inf_{z>a} \tau_a(z) \leqslant \tau_a(b) = \tau_b(a) \leqslant \sup_{z < b} \tau_b(z)$$

c'est-à-dire  $f_d'(a) \leqslant \frac{f(b)-f(a)}{b-a} \leqslant f_g'(b)$ . À ce stade la quadruple inégalité annoncée est prouvée.

Le fait que  $f'_g$  et  $f'_d$  soient croissantes en résulte immédiatement  $(f'_d(a) \le f'_d(b))$  et  $f'_g(a) \le f'_g(b)$  quels que soient a < b). Enfin, puisque f est dérivable à droite en  $x_0$ , elle est a fortiori continue à droite en  $x_0$ , c'est-à-dire  $\lim_{x \to x_0^+} f(x) = f(x_0)$ . De même à gauche, si bien que f admet la limite  $f(x_0)$  en  $x_0$  (tout court): f est continue en  $x_0$ .

## 

Une fonction convexe peut être non continue au bord de l. Penser par exemple à la fonction constante égale à  $0 \, \text{sur} \, ]0,1[$  et égale à  $1 \, \text{en} \, 0$  et en  $1 \, :$  elle est convexe sur [0,1], mais non continue en  $0 \, \text{et} \, 1$ .

**Exercice 5** Soit  $f: I \to \mathbb{R}$  une fonction défine sur un intervalle ouvert. Montrer que f est convexe sur I si et seulement si

$$\forall (x,y) \in I^2$$
,  $f\left(\frac{1}{2}x + \frac{1}{2}y\right) \leqslant \frac{1}{2}f(x) + \frac{1}{2}f(y)$ .

**Correction 5** Une implication est évidente. Supposons donc que  $f\left(\frac{x+y}{2}\right) \leqslant \frac{f(x)+f(y)}{2}$  pour tous  $x,y \in I$ . Fixons x et y dans I et posons  $m = \frac{x+y}{2}$ , qui appartient à I, car I est un intervalle, donc une partie convexe de  $\mathbb{R}$ . On peut appliquer l'hypothèse à x et m, ainsi qu'à m et y et écrire

$$--f\left(\frac{x+m}{2}\right)\leqslant \frac{f(x)+f(m)}{2} \text{ c'est-$\hat{a}$-dire } f\left(\frac{3}{4}x+\frac{1}{4}y\right)\leqslant \frac{3}{4}f(x)+\frac{1}{4}f(y).$$

$$- f\left(\frac{m+y}{2}\right) \leqslant \frac{f(m)+f(y)}{2} \text{ c'est-$\hat{a}$-dire } f\left(\frac{1}{4}x+\frac{1}{4}y\right) \leqslant \frac{1}{4}f(x)+\frac{3}{4}f(y).$$

On conçoit bien que ce procédé dichotomique peut se reproduire autant de fois que l'on souhaite : on peut montrer par récurrence que pour tout  $n \in \mathbb{N}$  et tout  $p \in [0,2^n]$ , on a  $f(\lambda_n x + (1-\lambda_n)y) \leqslant \lambda_n f(x) + (1-\lambda_n)f(y)$ , où  $\lambda_n = \frac{p}{2^n}$ . Faisons-le! Le cas n=0 est trivial car  $\lambda_0$  ne peut valoir que 0 ou 1. Soit  $n \in \mathbb{N}$ . Supposons notre hypothèse vraie au rang n. Soit alors  $p \in [0,2^{n+1}]$  et  $\lambda = \frac{p}{2^{n+1}}$ . Distinguons deux cas.

- Si p est pair, alors p = 2k avec k dans  $[0, 2^n]$  de sorte que  $\lambda = \frac{k}{2^n}$  et l'HR assure que  $f(\lambda x + (1 \lambda)y) \le \lambda f(x) + (1 \lambda)f(y)$ .
- Si p est impair, alors p = 2k+1 avec  $k \in [0, 2^n-1]$ . On peut alors écrire, puisque  $\lambda = \frac{1}{2} \left( \frac{k}{2^n} + \frac{k+1}{2^n} \right), \lambda x + (1-\lambda)y$  vaut

$$\begin{split} \frac{1}{2} \left[ \frac{k}{2^n} x + \frac{k+1}{2^n} x \right] + \frac{1}{2} \left[ 1 + 1 - \frac{k}{2^n} y - \frac{k+1}{2^n} y \right] \\ &= \frac{1}{2} \left[ \frac{k}{2^n} x + \left( 1 - \frac{k}{2^n} y \right) \right] \\ &+ \frac{1}{2} \left[ \frac{k+1}{2^n} x + \left( 1 - \frac{k+1}{2^n} y \right) \right]. \end{split}$$

L'hypothèse faite sur f (qui n'a rien à voir avec l'HR!) implique que  $f(\lambda x + (1 - \lambda)y)$  est inférieur à

$$\frac{1}{2}f\left(\frac{k}{2^{n}}x + \left(1 - \frac{k}{2^{n}}\right)y\right) + \frac{1}{2}f\left(\frac{k+1}{2^{n}}x + \left(1 - \frac{k+1}{2^{n}}\right)y\right).$$

Mais comme k et k+1 sont tous deux dans  $[0,2^n]$ , l'HR s'applique, ce qui nous permet de dire que  $f(\lambda x + (1-\lambda)y)$  est inférieur à

$$\frac{1}{2} \left[ \frac{k}{2^n} f(x) + \left( 1 - \frac{k}{2^n} \right) f(y) \right] \\
+ \frac{1}{2} \left[ \frac{k+1}{2^n} f(x) + \left( 1 - \frac{k+1}{2^n} \right) f(y) \right]$$

qui n'est autre que  $\lambda f(x) + (1 - \lambda)f(y)$ .

Concluons : il se trouve que l'ensemble  $B = \left\{\frac{p}{2^n} \mid (p,n) \in \mathbb{N}^2, p \leqslant 2^n\right\}$  est dense dans [0,1] : c'est le principe de l'écriture décimale illimitée des réels en base 2. Comme f est continue sur l'intérieur de f qui est ouvert, elle est continue sur f. Ainsi, pour tout f0, f1, f1, f2, f3, f4, f5, f6, f7, f8, f8, f8, f9, f9

**Théorème 8** Soit I est un intervalle de longueur non nulle. Si  $f:I\to\mathbb{R}$  est convexe sur I, alors f est dérivable sur I sauf peut-être sur une partie finie ou dénombrable.

La notion de partie dénombrable sera abordée dans le chapitre sur le dénombrement. On y établit par exemple que  $\mathbb Q$  est dénombrable.

Puisque f admet en chaque point  $x \in I$  une dérivée à gauche  $f'_g(x)$  et une dérivée à droite  $f'_d(x)$  telles que  $f'_g(x) \leqslant f'_d(x)$ , l'ensemble des points de non dérivabilité de f sur I est  $D = \left\{ x \in I \mid f'_g(x) < f'_d(x) \right\}$ .

Soit  $x \in D$  un tel point. Puisque  $\mathbb Q$  est dense dans  $\mathbb R$ , on peut trouver un rationnel r(x) dans ]  $f'_g(x)$ ,  $f'_d(x)$  [. Si x < y, le théorème 1 précédent a établi que  $f'_d(x) \le f'_g(y)$ , si bien que  $r(x) < f'_d(x) \le f'_g(y) < r(y)$ . L'application  $x \mapsto r(x)$  est donc une injection de D dans  $\mathbb Q$ , ce qui prouve, puisque  $\mathbb Q$  est dénombrable, que D est fini ou dénombrable.

# 4 Exercices

## 4.1 Énoncés

**Exercice 6** Soit a un réel et  $f:[a,+\infty[\to\mathbb{R}]$  une fonction convexe.

- 1. Justifier que  $\ell = \lim_{x \to +\infty} \frac{f(x)}{x}$  existe dans  $\overline{\mathbb{R}}$ .
- 2. Si  $\ell \in \mathbb{R}$ , montrer que  $m = \lim_{x \to +\infty} (f(x) \ell x)$  existe dans  $\overline{\mathbb{R}}$ .
- 3. Donner des exemples où  $\ell \notin \mathbb{R}$ , où  $(\ell \in \mathbb{R} \text{ et } m \notin \mathbb{R})$  et un exemple non affine où  $(\ell \in \mathbb{R} \text{ et } m \in \mathbb{R})$ .

**Exercice 7** Soit a,b des réels positifs tels que a+b=1. Montrer que  $\forall x,y \in \mathbb{R}_+, 1+x^ay^b \leqslant (1+x)^a(1+y)^b$ .

**Exercice 8** (inégalité arithmético-géométrique and Co). Soit  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $a_1, \ldots, a_n$  des réels positifs. On appelle moyenne géométrique  $a_1, \ldots, a_n$  les quantités suivantes

$$G = \sqrt[q]{a_1 \times ... \times a_n}, \quad A = \frac{a_1 + ... + a_n}{n}, \quad Q = \sqrt{\frac{a_1^2 + ... + a_n^2}{n}}.$$

De plus, si les  $a_1, ..., a_n$  sont tous strictement positifs, on pose

$$H = \frac{n}{\frac{1}{a_1} + \dots + \frac{1}{a_n}}$$

Les quantités H, G, A, Q s'appellent respectivement moyennes harmonique, géométrique, arithmétique et quadratique des réels  $a_1, \ldots, a_n$ .

- 1. Montrer que  $H \leq G \leq A \leq Q$ .
- 2. On souhaite étudier les cas d'égalité. Pour ce faire, on introduit un raffinement de la notion de convexité. Nous dirons qu'une fonction  $f:I\to\mathbb{R}$  (avec I un intervalle de longueur non nulle de  $\mathbb{R}$ ) est strictement convexe sur I quand

$$\forall x, y \in I, \forall \lambda \in ]0, 1[, [x \neq y \Longrightarrow f(\lambda x + (1 - \lambda)y) < \lambda f(x) + (1 - \lambda)f(y)$$

c.-à-d. quand, dans la définition d'une fonction convexe, le cas d'égalité se produit uniquement dans les cas triviaux x = y ou  $\lambda \in \{0,1\}$ . On constate donc qu'une fonction strictement convexe est a fortiori convexe.

(a) (Inégalité de Jensen stricte). Si f est strictement convexe sur I, montrer que pour tout  $n \ge 2$ , tous  $\lambda_1, \ldots, \lambda_n \in ]0,1[$  de somme 1 et tous  $x_1, \ldots, x_n \in I$ , si les  $x_i$  ne sont pas tous égaux, alors

$$f\left(\sum_{i=1}^{n} \lambda_i x_i\right) < \sum_{i=1}^{n} \lambda_i f(x_i)$$

- (b) Si f est dérivable, montrer que f est strictement convexe sur l si et seulement si f' est strictement croissante sur l.
- (c) Étudier les cas d'égalité des inégalités vues en 1.

Exercice 9 1. A l'aide de la convexité de l'exponentielle, établir

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, \forall (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n_+, \forall (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \in \mathbb{R}^n_{+*}, \sum_{i=1}^n \alpha_i = 1, \prod_{i=1}^n x_i^{\alpha_i} \leq \sum_{i=1}^n \alpha_i x_i$$

2. Comment obtenir un parallélépipède rectangle d'aire minimale à volume donné (emballage le plus économique)?

Exercice 10 (inégalités de Hölder et de Minkowski). Si  $p \in ]1, +\infty[$ , on appelle réel conjugué de p l'unique réel q > 0 à vérifier  $\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$ . Ainsi, le réel 2 est son propre conjugué.

1. Montrer que  $\forall (x,y) \in (\mathbb{R}_+)^2$ ,  $xy \leqslant \frac{x^p}{p} + \frac{y^q}{q}$  (inégalité de Young). 2. En déduire l'inégalité de Hölder : pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$  et tous n-uplets  $(x_1, \ldots, x_n)$  et  $(y_1, \ldots, y_n)$  de réels,

$$\sum_{k=1}^{n} |x_k y_k| \leqslant \left( \sum_{k=1}^{n} |x_k|^p \right)^{\frac{1}{p}} \left( \sum_{k=1}^{n} |y_k|^q \right)^{\frac{1}{q}}.$$

3. Si  $x=(x_1,\ldots,x_n)\in\mathbb{R}^n$ , on pose  $\|x\|_p=\sqrt[p]{|x_1|^p+\ldots+|x_n|^p}$ . Déduire de l'inégalité de Hölder l'inégalité de Minkowski : pour tous  $x,y\in\mathbb{R}^n$ ,

$$||x + y||_p \le ||x||_p + ||y||_p$$

Indication:  $|a+b|^p = |a+b| \cdot |a+b|^{p-1}$  et le conjugué de p est  $q = \frac{p}{p-1}$ .

Exercice 11 On dit qu'une fonction  $f: I \to \mathbb{R}$  définie sur un intervalle I est logarithmiquement convexe (ou log-convexe) sur I quand f prend ses valeurs dans  $\mathbb{R}_+^*$  et quand  $\ln \circ f$  est convexe sur I.

- 1. Montrer que si f est log-convexe sur l, alors elle est convexe sur l.
- 2. Démontrer que f est log-convexe si et seulement pour tout c > 0, la fonction  $x \mapsto f(x)c^x$  est convexe.
- 3. En déduire que la somme de deux fonctions log-convexes est log-convexe.

# 4.2 Corrigés

Correction 6 1. Puisque f est convexe sur  $\left[a,+\infty\right[,\tau_a:x\mapsto \frac{f(x)-f(a)}{x-a}$  est croissante sur  $\left]a,+\infty\right[$ : le théorème de la limite monotone garantit l'existence de sa limite  $\ell$  en  $+\infty$ . Comme  $\tau_a(x) \sim \frac{f(x)-f(a)}{x}$  et que  $\lim_{x\to +\infty} \frac{f(a)}{x}=0$ , l'existence de  $\lim_{x\to +\infty} \frac{f(x)}{x}=0$  est prouvée.

- 2. Posons  $g(x) = f(x) \ell x$ . Pour tous  $x_0 > a$  et  $x \neq x_0$ ,  $\frac{g(x) g(x_0)}{x x_0} = \tau_{x_0}(x) \ell$  si bien que  $x \mapsto \frac{g(x) g(x_0)}{x x_0}$  est croissante sur  $]a, +\infty[\setminus\{x_0\}]$ . Or  $\frac{g(x) g(x_0)}{x x_0}$  est équivalent, quand  $x \to +\infty$ , à  $\frac{g(x) g(x_0)}{x}$  et  $\lim_{x \to +\infty} \frac{g(x) g(x_0)}{x} = \lim_{x \to +\infty} \frac{g(x)}{x} = 0$  par définition de  $\ell$ . Ainsi,  $x \mapsto \frac{g(x) g(x_0)}{x x_0} \leqslant 0$  sur  $]a, +\infty[$ . Évaluée en  $y_0$  avec  $y_0 > x_0$ , cette inégalité devient  $g(y) \leqslant g(x_0)$ , si bien que g est décroissante sur  $[a, +\infty[$ . Le TLM s'applique et garantit l'existence de la limite  $g(x) \in g(x_0)$ .
- 3. Les fonctions  $x \mapsto x^2$ ,  $x \mapsto -\sqrt{x}$  et  $x \mapsto \frac{1}{x} + x$  répondent à la question.

Correction 7 C'est un extrait de planche de l'X, qui a souvent dérouté les candidats, car après avoir pensé à prendre le logarithme, il faut encore avoir une petite idée. L'inégalité  $1+x^ay^b \leqslant (1+x)^a(1+y)^b$  est équivalente à  $\ln\left(1+x^ay^b\right) \leqslant a\ln(1+x)+b\ln(1+y)$ , et on est content car le second membre fleure bon la convexité (car  $a,b\geqslant 0$  et a+b=1). Pour le premier membre, on pense à écrire  $x^ay^b=e^{a\ln(x)}e^{b\ln(y)}=e^{a\ln(x)+b\ln(y)}$  si bien que ce que l'on cherche à montrer, en fait, c'est

$$\ln\left(1 + e^{a\ln(x) + b\ln(y)}\right)$$

$$\leq a\ln(1+x) + b\ln(1+y)$$

$$= a\ln\left(1 + e^{\ln(x)}\right) + b\ln\left(1 + e^{\ln(y)}\right).$$

Maintenant c'est fini : on pense évidemment à introduire  $f: x \mapsto \ln(1+e^x)$  qui dérivable sur  $\mathbb R$  avec  $f'(x) = \frac{e^x}{1+e^x} = \frac{e^x+1-1}{1+e^x} = 1 - \frac{1}{1+e^x}$  ce qui montre que f' est croissante (vous ferez meilleure impression en remarquant que f' est croissante ainsi, sans la dériver). En conclusion f est convexe.

**Correction 8** 1. Montrons que  $G \le A$ . Si l'un des réels  $a_k$  est nul, c'est évident puisque G = 0. Sinon il sont tous dans  $\mathbb{R}_+^*$  et la concavité de ln assure (via l'inégalité de Jensen) que

$$\ln \frac{a_1 + \dots + a_n}{n} \geqslant \frac{\ln(a_1) + \dots + \ln(a_n)}{n}$$
$$= \ln(a_1 \dots a_n)^{\frac{1}{n}}.$$

Puisque exp est croissante, on obtient  $A \geqslant G$ .

La convexité de  $x\mapsto x^2$  donne quant à elle  $\left(\frac{1}{n}a_1+\ldots+\frac{1}{n}\right)^2\leqslant \frac{1}{n}a_1^2+\ldots+\frac{1}{n}a_n^2$ . La croissance de  $\sqrt{n}$  donne alors  $A\leqslant Q$ .

Enfin, si les  $a_i$  sont tous non nuls,  $\frac{1}{H}$  est la moyenne arithmétique de  $\frac{1}{a_1},\ldots,\frac{1}{a_n}$  On sait depuis peu que  $\frac{1}{H}\geqslant G'$  où G' est la moyenne géométrique de ces mêmes réels. Or voilà,  $G'=\frac{1}{G}$ , donc  $H\leqslant G$  par décroissance de  $x\mapsto \frac{1}{x}$  sur  $\mathbb{R}_+^*$ . Finalement,  $H\leqslant G\leqslant A\leqslant Q$  comme annoncé.

2. (a) On procède par récurrence, un peu dans l'idée de la preuve de la caractérisation des parties convexes par les barycentres. Si n = 2, c'est la définition même de la stricte convexité. Soit n ≥ 2. Supposons acquis notre inégalité stricte pour n'importe quels choix de λ<sub>k</sub> et de x<sub>k</sub> comme dans l'énoncé. Soit maintenant λ<sub>1</sub>,..., λ<sub>n+1</sub> dans ]0,1[ de somme 1 et x<sub>1</sub>,..., x<sub>n+1</sub> non tous égaux. Pour se ramener à une CLC de n termes, on pense par exemple à décrire la convexité de f par

$$f\left(\sum_{i=1}^{n+1} \lambda_i x_i\right) = f\left((1-\lambda_{n+1})x + \lambda_{n+1}x_{n+1}\right) \leq (1-\lambda_{n+1})f(x) + \lambda_{n+1}f(x_{n+1})$$

où  $x=\sum_{i=1}^n\frac{\lambda_i}{1-\lambda_{n+1}}x_i$ . Posons donc, pour tout  $i\in [\![1,n]\!], \mu_i=\frac{\lambda_i}{1-\lambda_{n+1}}$ : nous sommes devant une CLC puisque  $\sum_{i=1}^n\mu_i=\frac{1}{1-\lambda_{n+1}}\sum_{i=1}^n\lambda_i=\frac{1-\lambda_{n+1}}{1-\lambda_{n+1}}=1$  et que pour tout  $i\in [\![1,n+1]\!], \mu_i>0$ . Notons que  $\mu_i\neq 1$  car sinon les autres  $\mu_k$  seraient nuls, ce qui est exclu. Distinguons deux cas.

— Cas 1 : les  $x_1,...,x_n$  ne sont pas tous égaux. L'HR nous permet alors de dire que  $f(x) < \sum_{i=1}^{n} \mu_i x_i$ . On a donc

$$f\left(\sum_{i=1}^{n+1}\lambda_ix_i\right)\leqslant \left(1-\lambda_{n+1}\right)f(x)+\lambda_{n+1}f(x_{n+1})$$

$$<(1-\lambda_{n+1})\sum_{i=1}^{n}\mu_{i}x_{i}+\lambda_{n+1}f(x_{n+1})$$

qui n'est autre que l'inégalité stricte attendue puisque  $(1 - \lambda_{n+1}) \sum_{i=1}^{n} \mu_i x_i = \sum_{i=1}^{n} \lambda_i x_i$ .

— Cas 2: les  $x_1, \ldots, x_n$  sont tous égaux. Cela implique donc, vu ce qu'on a supposé sur  $x_1, \ldots, x_{n+1}$ , que  $x_1 \neq x_{n+1}$ . Cette fois on a  $\sum_{i=1}^n \lambda_i x_i = (\sum_{i=1}^n \lambda_i) x_1$  donc  $f\left(\sum_{i=1}^{n+1} \lambda_i x_i\right) = f\left((1-\lambda_{n+1})x_1 + \lambda_{n+1}x_{n+1}\right) < (1-\lambda_{n+1})f(x_1) + \lambda_{n+1}f(x_{n+1})$ 

Puisque  $(1 - \lambda_{n+1}) f(x_1) = \sum_{i=1}^{n} \lambda_i f(x_i)$ , cette dernière inégalité peut encore s'écrire

$$f\left(\sum_{i=1}^{n+1}\lambda_ix_i\right) < \sum_{i=1}^{n+1}\lambda_if(x_i).$$

Dans tous les cas on a prouvé l'hérédité, ce qui achève la récurrence.

- (b) C'est la même démonstration que dans le cours en remplaçant les ≤ par des < (revenir aux taux d'accroissement, prouver qu'ils sont tous strictement croissants, etc.)
- (c) D'après (b), ln et  $x\mapsto x^2$  sont strictement convexes. D'après (a), vu que  $\frac{1}{n}\in ]0,1[$ , les cas d'égalité se produisent si et seulement si  $a_1=\ldots=a_n$ .

**Correction 9** 1. Si l'un des réels  $x_i$  est nul, alors le produit de gauche est nul et l'inégalité est trivialement vérifiée. On suppose à présent que tous les réels  $x_i$  sont strictement positifs. Alors, comme l'exponentielle est convexe, l'inégalité de Jensen discrète appliquée aux réels  $(\ln(x_i))_i$  entraîne

$$\exp\left(\sum_{i=1}^{n} \alpha_{i} \ln(x_{i})\right) \leq \sum_{i=1}^{n} \alpha_{i} \exp(\ln(x_{i}))$$

On reconnaît alors

$$\prod_{i=1}^{n} x_i^{\alpha_i} \le \sum_{i=1}^{n} \alpha_i x_i$$

2. Notons x, y, z les dimensions strictement positives d'un parallélipède rectangle. Alors son volume V vaut xyz et sa surface vaut 2(xy+yz+zx). On applique alors l'inégalité précédente aux inverses des dimensions avec  $\alpha_1 = \alpha_2 = \alpha_3 = 1/3$ , ce qui entraîne

$$\left(\frac{1}{xyz}\right)^{1/3} \le \frac{1}{3}\left(\frac{1}{x} + \frac{1}{y} + \frac{1}{z}\right) = \frac{zy + zx + xy}{3xyz}$$

soit encore

$$V^{-1/3} \le \frac{S}{6V}$$

On en déduit que  $S \ge V^{2/3}$ . De plus, en utilisant les mêmes notions de convexité stricte que dans l'exercice précédent (l'exponentielle est strictement convexe et le logarithme est injectif), on constate qu'il y a égalité si et seulement si x = y = z. Ainsi, l'emballage le plus économique est cubique.

Correction 10 1. Soit x,y>0 quelconques. Puisque  $\frac{x^p}{p}+\frac{y^q}{q}=\frac{1}{p}e^{p\ln(x)}+\frac{1}{q}e^{q\ln(x)}$ , que p,q>0 avec  $\frac{1}{p}+\frac{1}{q}=1$  et que exp est convexe, on en déduit que  $\frac{x^p}{p}+\frac{y^q}{q}\geqslant \exp\left(\frac{p\ln(x)}{p}+\frac{q\ln(y)}{q}\right)=xy$ . Si x ou y est nul, l'inégalité reste vraie : elle est donc vraie pour tout  $x,y\in\mathbb{R}_+$ .

Notons que si p = 2, cette inégalité est célèbre et simple à montrer : elle s'obtient en écrivant  $(x-y)^2 \ge 0$  et en développant.

2. Encore une fois, si l'un des réels mis en jeu est nul, l'inégalité est triviale. On suppose donc que tout le monde est dans  $\mathbb{R}^*$ . Si  $i \in [1, n]$ , on applique l'inégalité précédente avec  $x = \frac{|x_i|}{(\sum |x_k|^p)^{\frac{1}{p}}}$  et

$$y = \frac{|y_i|}{(\sum |y_k|^q)^{\frac{1}{q}}} \text{ pour obtenir}$$

$$\frac{|x_i y_i|}{(\sum |x_k|^p)^{\frac{1}{p}} (\sum |y_k|^q)^{\frac{1}{q}}} \leqslant \frac{1}{p} \frac{|x_i|^p}{\sum |x_k|^p} + \frac{1}{q} \frac{|y_i|^q}{\sum |y_k|^q}.$$

En sommant sur tous les i, on obtient l'inégalité attendue car  $\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$ . Si p = 2, on retrouve l'inégalité de Cauchy-Schwarz provenant du produit scalaire canonique de  $\mathbb{R}^n$ .

3. Notons que l'inégalité demandée reste vraie si p=1, mais pour pouvoir utiliser ce qui précède, nous supposons p>1. Appliquons l'indication donnée :

$$(||x+y||_p)^p = \sum_{k=1}^n |x_k + y_k| \cdot |x_k + y_k|^{p-1}$$

$$\leq \sum_{k=1}^n |x_k| \cdot |x_k + y_k|^{p-1}$$

$$+ \sum_{k=1}^n |y_k| \cdot |x_k + y_k|^{p-1}.$$

L'inégalité de Hölder fraîchement démontrée en question 2 appliquée aux deux dernières sommes ci-dessus montre que  $(\|x+y\|_p)^p$  est inférieure à

$$\begin{split} & \left[ \sum_{k=1}^{n} |x_k|^p \right]^{\frac{1}{p}} \left[ \sum_{k=1}^{n} |x_k + y_k|^{q(p-1)} \right]^{\frac{1}{q}} \\ & + \left[ \sum_{k=1}^{n} |y_k|^p \right]^{\frac{1}{p}} \left[ \sum_{k=1}^{n} |x_k + y_k|^{q(p-1)} \right]^{\frac{1}{q}}. \end{split}$$

c'est gagné!

**Correction 11** 1. Supposons f log-convexe. Soit  $x, y \in I$  et  $t \in [0,1]$ . Par hypothèse,

 $\ln f(tx + (1-t)y) \leqslant t \ln f(x) + (1-t) \ln f(y)$ 

Par concavité de ln et croissance de exp, f est convexe sur l

2. Supposons que f soit log-convexe. Si c > 0, l'application  $x \mapsto \ln(f(x)) + x \ln(c)$  est convexe comme somme de deux fonctions convexes (la deuxième est même affine), autrement dit  $x \mapsto \ln(f(x)c^x)$  est convexe. D'après  $1, x \mapsto f(x)c^x$  est convexe.

Récip., supposons que  $x \mapsto f(x)c^x$  soit convexe pour tout c > 0. Si  $x \neq y$  dans l et  $t \in [0,1]$ , alors  $f(tx+(1-t)y)c^{tx+(1-t)y} \leqslant tf(x)c^x+(1-t)f(y)c^y$ , et ce pour tout c > 0. Après division par  $c^{tx+(1-t)y} > 0$ :

$$\forall c > 0$$
,  $f(tx + (1-t)y) \le tf(x)c^{(1-t)(x-y)} + (1-t)f(y)c^{t(y-x)}$ .

L'astuce est ici de choisir « le meilleur c possible  $\gg$  : le membre de droite de l'inégalité précédente définit une fonction dérivable  $\phi$  de la variable c avec

$$\varphi'(c) = t(1-t)(x-y)c^{(1-t)(x-y)-1} + (1-t)t(y-x)f(y)c^{t(y-x)-1} = t(1-t)(x-y)c^{(y-x)t-1}[f(x)c^{x-y} - f(y)].$$

Puisque  $\varphi$  est continue et à valeurs dans  $\mathbb{R}_+$ , elle admet un minimum global, et puisque  $\varphi'$  ne s'annule que pour  $c_0 = \mathrm{e}^{-\frac{f(y)-f(x)}{y-x}}$  (c'està-dire quand  $c_0^{x-y} = \frac{f(y)}{f(x)}$ ), ce minimum vaut  $\varphi(c_0) = f(y)^{1-t}f(x)^t$ . On peut ainsi dire que  $f(tx+(1-t)y) \leqslant f(y)^{1-t}f(x)^t$  et en composant par ln qui est croissante, on obtient la convexité de ln of.

3. Si f et g sont log-convexes, alors d'après 2) pour tout  $c > 0, x \mapsto f(x)c^x$  et  $x \mapsto g(x)c^x$  sont convexes, donc leur somme aussi, c'est-à-dire  $x \mapsto (f(x)+g(x))c^x$  est convexe, et d'après 2) encore, f+g est logconvexe.