

# Fonctions Convexes

## Contents

<b>1</b>	<b>Parties convexes d'un espace vectoriel réel <math>E</math></b>	<b>3</b>
1.1	Barycentre . . . . .	3
1.2	Convexes . . . . .	3
1.3	Enveloppe convexe . . . . .	3
1.3.1	Intersection de convexes . . . . .	3
1.3.2	Exercice . . . . .	4
1.4	Intervalles . . . . .	4
1.5	Convexes et barycentres . . . . .	4
1.5.1	Théorème . . . . .	4
1.5.2	Démonstration . . . . .	4
1.5.3	Exercice . . . . .	5
1.6	Points extrémaux . . . . .	5
1.7	Complément : le théorème de Carathéodory . . . . .	5
1.7.1	Lemme . . . . .	5
1.7.2	Exercice . . . . .	5
<b>2</b>	<b>Fonctions convexes d'une variable réelle</b>	<b>6</b>
2.1	Définitions . . . . .	6
2.1.1	Cas général . . . . .	6
2.1.2	Cas des fonctions d'une variable réelle . . . . .	6
2.1.3	Corde . . . . .	6
2.1.4	Concavité . . . . .	6
2.2	Premières propriétés . . . . .	6
2.2.1	Somme, produit par un scalaire ? . . . . .	6
2.2.2	Suites de fonctions convexes . . . . .	6
2.2.3	Sup de fonctions convexes . . . . .	7
2.2.4	Produit de fonctions convexes . . . . .	7
2.3	Caractérisation 1 : épigraphe . . . . .	7
2.4	Caractérisation 2 : pentes . . . . .	7
2.4.1	Définition . . . . .	7
2.4.2	Théorème . . . . .	8
2.4.3	Remarque . . . . .	8
2.4.4	Dérivable à droite et à gauche . . . . .	8
2.4.5	Minimum . . . . .	8
2.4.6	Bornée . . . . .	8
2.5	Inégalité de convexité . . . . .	9
2.5.1	Théorème . . . . .	9
2.5.2	Démonstration . . . . .	9
2.5.3	Un exemple . . . . .	9
2.5.4	Version probabilités . . . . .	9
<b>3</b>	<b>Fonctions convexes dérivables</b>	<b>9</b>
3.1	Caractérisation . . . . .	9
3.1.1	Théorème . . . . .	9
3.1.2	Démonstration . . . . .	10
3.1.3	Remarque . . . . .	10
3.2	Tangentes . . . . .	10
3.3	Exemples . . . . .	10
3.3.1	exp . . . . .	10

3.3.2	ln . . . . .	10
3.3.3	sin . . . . .	10
3.3.4	Exercice . . . . .	10
<b>4</b>	<b>Compléments</b>	<b>11</b>
4.1	La fonction $\Gamma$ . . . . .	11
4.1.1	Convexité de $\Gamma$ . . . . .	11
4.1.2	Une caractérisation . . . . .	11
4.2	Un problème de périmètre . . . . .	11
4.3	Le périmètre d'une ellipse . . . . .	11
4.4	Inégalité de Jensen . . . . .	12
4.4.1	Enoncé . . . . .	12
4.4.2	Démonstration 1 . . . . .	12
4.4.3	Démonstration 2 . . . . .	12
4.4.4	Variante en probabilités . . . . .	12
4.5	L'inégalité de Hölder . . . . .	13
4.5.1	Notations . . . . .	13
4.5.2	Enoncé . . . . .	13
4.5.3	Cas particulier facile . . . . .	13
4.5.4	Cas général . . . . .	13
4.6	Une caractérisation . . . . .	13
4.6.1	Exercice . . . . .	13
4.6.2	Démonstration 1 . . . . .	13
4.6.3	Autre méthode . . . . .	14
4.7	Convexité stricte . . . . .	14
4.8	Caractère $C^1$ . . . . .	14

# 1 Parties convexes d'un espace vectoriel réel $E$

## 1.1 Barycentre

### Définition

Soit  $a_1, \dots, a_n$  des points de  $E$  ; soit  $t_1, \dots, t_n$  des réels dont la somme est non nulle ; le barycentre des points  $a_1, \dots, a_n$  affectés des coefficients  $t_1, \dots, t_n$  est

$$a = \frac{\sum_{j=1}^n t_j \cdot a_j}{\sum_{j=1}^n t_j}$$

### Remarque

On peut aussi écrire

$$a = \sum_{j=1}^n s_j \cdot a_j$$

avec des coefficients de somme 1. Il suffit de poser  $s_j = ?$

$$s_j = \frac{t_j}{\sum_{k=1}^n t_k}$$

### Remarque

Centre de gravité, centre de masse.

## 1.2 Convexes

### Notation

Soit  $x$  et  $y$  deux éléments de  $E$  ; on note

$$[x, y] = \{(1-t)x + ty / t \in [0, 1]\}$$

### Définition

On dit qu'une partie  $A$  de  $E$  est convexe si :

$$\forall x, y \in A, [x, y] \subset A$$

### Exercice

Soit  $A$  une partie de  $E$  ; l'ensemble des barycentres des éléments de  $A$  à coefficients positifs est convexe.

### Indication

Examiner

$$(1-t) \cdot \sum_{j=1}^n s_j \cdot a_j + t \cdot \sum_{j=1}^m s'_j \cdot a'_j$$

## 1.3 Enveloppe convexe

### 1.3.1 Intersection de convexes

#### Exercice

Toute intersection de parties convexes de  $E$  est convexe.

### Démonstration

Soit  $(C_j)_{j \in J}$  une famille de convexes et  $C$  leur intersection.  
Soit  $x$  et  $y$  deux éléments de  $C$ .

$$\forall j \in J, [x, y] \subset C_j$$

car  $C_j$  est convexe.

Donc  $[x, y] \subset C$ . Finalement  $C$  est convexe.

### 1.3.2 Exercice

Soit  $A$  une partie de  $E$  ; l'ensemble des parties convexes de  $E$  contenant  $A$  possède un plus petit élément  $C(A)$  ; on l'appelle enveloppe convexe de  $A$  ; exemples.

### Démonstration

Soit  $B$  l'intersection des parties convexes de  $E$  contenant  $A$ .

- $B$  est convexe.
- $B$  contient  $A$ .
- Soit  $B'$  une partie convexe de  $E$  contenant  $A$  ;  $B \subset B'$ , pourquoi ?

## 1.4 Intervalles

### Rappel

Les parties convexes de  $\mathbb{R}$  sont les intervalles.

## 1.5 Convexes et barycentres

### 1.5.1 Théorème

Une partie  $A$  de  $E$  est convexe si et seulement si tout barycentre d'éléments de  $A$  à coefficients positifs est un élément de  $A$ .

### 1.5.2 Démonstration

Par récurrence sur le nombre  $n$  de points. C'est clair pour  $n = 1$  ; pour  $n = 2$  ?

Soit  $n \geq 3$  ; supposons la propriété vérifiée au rang  $n - 1$  ; soit

$$a = \sum_{j=1}^n s_j \cdot a_j$$

on suppose  $s_n \neq 1$ , sinon c'est évident.

$$a = \sum_{j=1}^n s_j \cdot a_j = (1 - s_n) \cdot \sum_{j=1}^{n-1} \frac{s_j}{1 - s_n} \cdot a_j + s_n a_n$$

Donc

$$a = (1 - s_n) b + s_n a_n$$

avec  $b = ?$

$$b = \sum_{j=1}^{n-1} s'_j \cdot a_j$$

où  $s'_j = ?$

$$s'_j = \frac{s_j}{\sum_{k=1}^{n-1} s_k} = \frac{s_j}{1 - s_n}$$

### 1.5.3 Exercice

$C(A)$  est l'ensemble des barycentres des éléments de  $A$  à coefficients positifs.

## 1.6 Points extrémaux

### Exercice

Soit  $A$  une partie convexe de  $E$  ; on dit que  $a$  est un point extrémal de  $A$  si  $A \setminus \{a\}$  est convexe ; quels sont les points extrémaux d'une boule dans  $\mathbb{R}^2$ , pour différentes normes ?

## 1.7 Complément : le théorème de Carathéodory

Soit  $E$  un espace vectoriel réel de dimension  $n$ .

### 1.7.1 Lemme

Soit  $q \geq n + 2$  ; soit  $a_1, \dots, a_q$  des points de  $E$ .

Alors il existe des réels non tous nuls  $\mu_1, \dots, \mu_q$  tels que

$$\sum_{j=1}^q \mu_j \cdot a_j = 0, \quad \sum_{j=1}^q \mu_j = 0$$

### Démonstration

On peut utiliser l'application suivante :

$$\begin{cases} \mathbb{R}^q & \rightarrow & E \times \mathbb{R} \\ (\mu_1, \dots, \mu_q) & \rightarrow & \left( \sum_{j=1}^q \mu_j \cdot a_j, \sum_{j=1}^q \mu_j \right) \end{cases}$$

### Autre méthode

Utiliser le fait que  $(a_1 - a_q, \dots, a_{q-1} - a_q)$  est liée.

### 1.7.2 Exercice

Soit  $a$  barycentre de  $q$  éléments de  $E$  à coefficients positifs ; alors  $a$  est barycentre à coefficients positifs de seulement  $n + 1$  d'entre eux.

Un dessin en dimension 2.

### Démonstration

On suppose  $q \geq n + 2$  et  $a = \sum_{j=1}^q \lambda_j a_j$  ; alors,

$$a = \sum_{j=1}^q (\lambda_j + t\mu_j) a_j$$

L'un au moins des  $\mu_j$  est strictement positif, et l'un au moins des  $\mu_j$  est strictement négatif ; on peut choisir

$$t = \min_{\mu_j < 0} -\frac{\lambda_j}{\mu_j} \quad \text{ou} \quad t = \max_{\mu_j > 0} -\frac{\lambda_j}{\mu_j}$$

et on obtient  $a$  barycentre de  $q - 1$  des  $a_j$ .

## 2 Fonctions convexes d'une variable réelle

### 2.1 Définitions

#### 2.1.1 Cas général

Soit  $C$  une partie convexe d'un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel, et  $f : C \rightarrow \mathbb{R}$ .

On dit que  $f$  est convexe sur  $C$  si pour tout  $(a, b)$  de  $C^2$  et tout  $\lambda$  de  $[0, 1]$  :

$$f((1 - \lambda)a + \lambda b) \leq (1 - \lambda)f(a) + \lambda f(b)$$

#### 2.1.2 Cas des fonctions d'une variable réelle

Une fonction  $f$  est convexe sur l'intervalle  $I$  de  $\mathbb{R}$  si pour tout  $(a, b)$  de  $I^2$  et tout  $\lambda$  de  $[0, 1]$  :

$$f((1 - \lambda)a + \lambda b) \leq (1 - \lambda)f(a) + \lambda f(b)$$

On se limitera à ce cas.

#### 2.1.3 Corde

Soit  $c$  la fonction affine qui coïncide avec  $f$  aux points  $a$  et  $b$  ; soit

$$p = \frac{f(b) - f(a)}{b - a}$$

$c$  vérifie

$$\forall x \in \mathbb{R}, c(x) = f(a) + p \cdot (x - a)$$

$$\forall \lambda \in \mathbb{R}, c((1 - \lambda)a + \lambda b) = (1 - \lambda)c(a) + \lambda c(b)$$

La convexité de  $f$  signifie qu'entre  $a$  et  $b$ , le graphe de  $f$  est sous celui de  $c$ .

#### 2.1.4 Concavité

##### Définition

On dit que  $f$  est concave si  $-f$  est convexe. Si  $f$  est convexe, que dire de

$$g : x \rightarrow f(-x)$$

## 2.2 Premières propriétés

### 2.2.1 Somme, produit par un scalaire ?

Si  $f$  et  $g$  sont convexes sur  $I$ , et  $\lambda \geq 0$ , alors  $\lambda f + g$  est convexe sur  $I$ .

### 2.2.2 Suites de fonctions convexes

#### Exercice

Montrer que si  $(f_n)$  est une suite de fonctions convexes sur  $I$  qui converge simplement sur  $I$  vers  $f$ , alors  $f$  est convexe.

#### Démonstration

On fixe  $a, b$  dans  $I$  et  $\lambda$  dans  $[0, 1]$ .

$$\forall n \geq 0, f_n((1 - \lambda)a + \lambda b) \leq (1 - \lambda)f_n(a) + \lambda f_n(b)$$

Il suffit de passer à la limite.

### 2.2.3 Sup de fonctions convexes

#### Exercice

Soit  $f$  et  $g$  convexes sur  $I$ .

- Montrer que  $\max(f, g)$  est convexe.
- Que dire de  $\min(f, g)$  ?
- Soit  $(f_j)_{j \in J}$  une famille de fonctions convexes sur  $I$  ; montrer que si  $f = \sup_j f_j$  existe, alors  $f$  est convexe.

#### Démonstration de c

On fixe  $a, b$  dans  $I$  et  $\lambda$  dans  $[0, 1]$ .

$$\forall j \in J, f_j((1 - \lambda)a + \lambda b) \leq (1 - \lambda)f_j(a) + \lambda f_j(b) \leq (1 - \lambda)f(a) + \lambda f(b)$$

majorant indépendant de  $j$ .

Donc, par passage à la borne supérieure :

$$f((1 - \lambda)a + \lambda b) \leq (1 - \lambda)f(a) + \lambda f(b)$$

### 2.2.4 Produit de fonctions convexes

#### Exercice

Le produit de deux fonctions convexes ne l'est pas toujours.

## 2.3 Caractérisation 1 : épigraphe

#### Définition

Epigraphe de  $f$  :

$$E = \{(x, y) \in I \times \mathbb{R} / y \geq f(x)\}$$

#### Théorème

Une fonction  $f$  est convexe sur l'intervalle  $I$  de  $\mathbb{R}$  si et seulement si l'épigraphe de  $f$  est convexe.

#### Démonstration

Supposons  $f$  convexe sur l'intervalle  $I$ .

Soit  $(a, u)$  et  $(b, v)$  deux éléments de l'épigraphe :

$$f(a) \leq u, f(b) \leq v$$

Soit  $\lambda \in [0, 1]$  ; soit

$$(c, w) = (1 - \lambda) \cdot (a, u) + \lambda \cdot (b, v)$$

$$w = (1 - \lambda)u + \lambda v \geq (1 - \lambda)f(a) + \lambda f(b) \geq f((1 - \lambda)a + \lambda b) = f(c)$$

Donc  $(c, w) \in E$ .

La réciproque est analogue.

## 2.4 Caractérisation 2 : pentes

### 2.4.1 Définition

Soit  $f$  une fonction de  $I$  dans  $\mathbb{R}$  ; si  $x \neq y$ , on appelle pente entre  $x$  et  $y$  :

$$p(x, y) = \frac{f(y) - f(x)}{y - x}$$

Remarquons que  $p(x, y) = p(y, x)$ .

### 2.4.2 Théorème

Une fonction  $f$  est convexe sur l'intervalle  $I$  si et seulement si pour tout  $a$  de  $I$ ,

$$x \rightarrow p(a, x)$$

est croissante sur  $I \setminus \{a\}$ .

#### Démonstration

Supposons que pour tout  $a$  de  $I$ ,  $x \rightarrow p(a, x)$  est croissante sur  $I \setminus \{a\}$ .

Supposons  $a < b < c$ .

Quitte à soustraire une application affine, on peut supposer que

$$f(a) = f(c) = 0$$

Donc :

$$\frac{f(b) - f(a)}{b - a} = p(a, b) \leq p(a, c) = 0$$

Donc

$$f(b) \leq 0$$

Conclusion :  $f$  est convexe.

#### Réciproque

Analogue ; la convexité de  $f$  implique  $f(b) \leq 0$ , donc :

$$\frac{f(b) - f(a)}{b - a} = p(a, b) \leq p(a, c) = 0 \leq p(b, c) = \frac{f(c) - f(b)}{c - b}$$

### 2.4.3 Remarque

Soit  $f$  une fonction convexe sur  $I$  ; soit  $a < b$  dans  $I$  ; le graphe de  $f$  est au dessus de la corde sur  $I \setminus [a, b]$ .

#### Démonstration

Supposons par exemple  $a < b < x$ .

$$p = p(a, b) \leq p(a, x) = \frac{f(x) - f(a)}{x - a}$$

D'où

$$f(x) \geq f(a) + p(x - a)$$

### 2.4.4 Dérivable à droite et à gauche

#### Exercice

Soit  $f$  une fonction convexe sur un intervalle  $I$  ouvert ; montrer que  $f$  est dérivable à droite et à gauche sur  $I$  ; une fonction convexe est-elle toujours continue ?

### 2.4.5 Minimum

#### Exercice

Soit  $f$  une fonction convexe sur un intervalle  $I$  ; si  $f$  atteint un minimum local en un point  $a$ , c'est un minimum global.

### 2.4.6 Bornée

Que dire d'une fonction convexe majorée sur  $\mathbb{R}$  ?



## Réponse

Elle est constante d'après **2.4.3** ; en détail :

Supposons par exemple  $a < b$  et  $p = p(a, b) > 0$  ; alors :

$$\forall x > b, \frac{f(x) - f(a)}{x - a} \geq p$$

d'où  $f$  tend vers  $+\infty$  en  $+\infty$ , impossible.

## Variante

Que dire d'une fonction convexe majorée sur  $\mathbb{R}^+$  ?

## Réponse

Elle est décroissante.

## 2.5 Inégalité de convexité

### 2.5.1 Théorème

Soit  $f$  une fonction convexe sur  $I$  ; soit  $n \geq 2$  et  $x_1, \dots, x_n$  des points de  $I$  ; soit  $t_1, \dots, t_n$  des réels positifs de somme 1.

$$f\left(\sum_{j=1}^n t_j x_j\right) \leq \sum_{j=1}^n t_j f(x_j)$$

L'image de la moyenne est inférieure ou égale à la moyenne des images.

### 2.5.2 Démonstration

Utiliser l'épigraphe.

### 2.5.3 Un exemple

Soit  $x_1, \dots, x_n$  des réels strictement positifs ; alors :

$$\sqrt[n]{x_1 \dots x_n} \leq \frac{1}{n}(x_1 + \dots + x_n)$$

### 2.5.4 Version probabilités

Soit  $f$  une fonction convexe sur  $I$  ; soit  $X$  une variable aléatoire d'image finie contenue dans  $I$ .

Alors

$$f(E(X)) \leq E(f(X))$$

## Démonstration

Appliquer la formule avec  $t_j = \mathbb{P}(X = x_j)$ .

## 3 Fonctions convexes dérivables

### 3.1 Caractérisation

#### 3.1.1 Théorème

Une fonction dérivable  $f$  est convexe sur l'intervalle  $I$  si et seulement si  $f'$  est croissante.

### 3.1.2 Démonstration

Soit  $f$  une fonction dérivable et convexe sur  $I$  ; soit  $a < b$ .

$$\forall x \in ]a, b[, p(a, x) \leq p(a, b)$$

D'où par passage à la limite :

$$f'(a) \leq p(a, b)$$

De même,  $p(a, b) \leq f'(b)$  ; donc

$$f'(a) \leq f'(b)$$

### Réciproque

Supposons  $f'$  croissante sur  $I$  ; soit  $a < b$  ; soit  $c$  la corde entre  $a$  et  $b$ . On étudie les variations de  $g = f - c$  entre  $a$  et  $b$ .

$g$  est nulle en  $a$  et  $b$ , donc

$$\exists d \in ]a, b[, g'(d) = 0$$

$g'$  étant croissante,  $g' \leq 0$  sur  $[a, d]$  et  $g' \geq 0$  sur  $[d, b]$ .

Finalement,  $g \leq 0$  sur  $[a, b]$ .

### 3.1.3 Remarque

Une fonction deux fois dérivable  $f$  est convexe sur l'intervalle  $I$  si et seulement si  $f''$  est positive.

## 3.2 Tangentes

### Théorème

Soit  $f$  une fonction dérivable et convexe sur  $I$  ; le graphe de  $f$  est au dessus de toute tangente.

### Démonstration

Soit  $a < x$  deux éléments de  $I$  ; de même qu'au dessus :

$$f'(a) \leq p(a, x) = \frac{f(x) - f(a)}{x - a}$$

D'où

$$f(x) \geq f(a) + (x - a) f'(a)$$

## 3.3 Exemples

### 3.3.1 exp

$$\forall x \in \mathbb{R}, e^x \geq 1 + x$$

### 3.3.2 ln

$$\forall x > -1, \ln(1 + x) \leq x$$

### 3.3.3 sin

$$\forall x \in \left[0, \frac{\pi}{2}\right], \frac{2}{\pi}x \leq \sin x \leq x$$

### 3.3.4 Exercice

#### Inégalité de Young

Si  $a, b, p, q$  sont strictement positifs, et  $\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$ , alors

$$ab \leq \frac{a^p}{p} + \frac{b^q}{q}$$

## Démonstration

Utiliser la convexité de exp.

## 4 Compléments

### 4.1 La fonction $\Gamma$

#### 4.1.1 Convexité de $\Gamma$

Montrer que  $\Gamma$  est convexe ; à l'aide de l'inégalité de Cauchy-Schwarz, montrer que  $\ln(\Gamma)$  est convexe.

## Démonstration

On va montrer que  $(\Gamma')^2 \leq \Gamma \cdot \Gamma''$ . Fixons  $x > 0$ . On écrit

$$\forall t > 0, e^{-t} \cdot t^{x-1} \cdot \ln t = \left( e^{-\frac{t}{2}} \cdot t^{\frac{x-1}{2}} \right) \cdot \left( e^{-\frac{t}{2}} \cdot t^{\frac{x-1}{2}} \cdot \ln t \right)$$

#### 4.1.2 Une caractérisation

Soit  $f$  une fonction continue sur  $]0, +\infty[$ , strictement positive, vérifiant :

- $f(1) = 1$ .
- $\ln f$  est convexe.
- $\forall x > 0, f(x+1) = xf(x)$

Alors  $f = \Gamma$ .

## Démonstration

Notons  $g = \ln f$  ; remarquons que  $f(n+1) = n!$  pour tout entier  $n$  ; fixons  $x \in ]0, 1[$ . Pour tout entier  $n \geq 1$  :

$$p(n, n+1) \leq p(n+1, n+1+x) \leq p(n+1, n+2)$$

d'où :  $x \cdot \ln n \leq g(x+n+1) - \ln n! \leq x \cdot \ln(n+1)$  ; d'où :

$$1 \leq \frac{x(x+1) \dots (x+n)}{n^x \cdot n!} f(x) \leq \left(1 + \frac{1}{n}\right)^x$$

Conclusion ?

### 4.2 Un problème de périmètre

Soit  $n \geq 3$  fixé ; cherchons le polygone à  $n$  côtés de périmètre maximal inscrit dans un cercle donné de rayon 1.

$$P = 2 \sum_{k=1}^n \sin \theta_k$$

les  $\theta_k$  étant positifs et de somme  $\pi$  ;  $\sin$  étant concave sur  $[0, \pi]$  :

$$\sin \frac{\pi}{n} = \sin \frac{\sum_{k=1}^n \theta_k}{n} \geq \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \sin \theta_k$$

Conclusion :  $P \leq 2n \sin \frac{\pi}{n}$ , valeur atteinte quand le polygone est régulier.

### 4.3 Le périmètre d'une ellipse

On donne le paramétrage d'une ellipse :

$$\{x(t) = a \cdot \cos t, y(t) = b \cdot \sin t\}$$

Son aire est  $S = \pi ab$  ; son périmètre est

$$P = \int_0^{2\pi} \sqrt{x'^2 + y'^2}$$

Chercher parmi les ellipses d'aire donnée celles qui ont le plus petit périmètre, en utilisant la concavité de la fonction racine carrée.

### Réponse

$$P = \int_0^{2\pi} \sqrt{a^2 \sin^2 + b^2 \cos^2} \geq \int_0^{2\pi} a \cdot \sin^2 + b \cdot \cos^2 = \pi(a+b) \geq 2\pi\sqrt{ab}$$

Donc

$$P^2 \geq 4\pi S$$

avec égalité si  $a = b$ .

## 4.4 Inégalité de Jensen

### 4.4.1 Enoncé

Soit  $\varphi$  continue sur  $[a, b]$  à valeurs dans  $I$  ; soit  $f$  convexe sur  $I$  ; alors

$$f\left(\frac{1}{b-a} \int_a^b \varphi\right) \leq \frac{1}{b-a} \int_a^b f \circ \varphi$$

L'image de la moyenne est inférieure ou égale à la moyenne des images.

### Remarque

Il faut d'abord vérifier que  $m = \frac{1}{b-a} \int_a^b \varphi \in I$ .

### 4.4.2 Démonstration 1

Sommes de Riemann et passage à la limite.

### 4.4.3 Démonstration 2

Dans le cas où  $f$  est dérivable : soit

$$m = \frac{1}{b-a} \int_a^b \varphi$$

et  $A = f'(m)$ .

$$\forall t \in [a, b], f(\varphi(t)) \geq f(m) + A(\varphi(t) - m)$$

Il suffit d'intégrer sur  $[a, b]$ .

### 4.4.4 Variante en probabilités

Soit  $f$  convexe sur  $I$  ; soit  $X$  une variable aléatoire discrète à valeurs dans  $I$ .

Si  $E(X)$  et  $E(f(X))$  existent, alors

$$f(E(X)) \leq E(f(X))$$

### Démonstration

Soit  $m = E(X)$ .

$$\forall x \in I, f(x) \geq f(m) + A(x - m)$$

D'où

$$f(X) \geq f(m) + A(X - m)$$

L'espérance étant croissante :

$$E(f(X)) \geq f(m) + A(m - m) = f(E(X))$$

## 4.5 L'inégalité de Hölder

### 4.5.1 Notations

Soit  $p > 1$  ; dans  $E = \mathbb{R}^n$ , on note

$$\|x\|_p = \left( \sum_{j=1}^n |x_j|^p \right)^{\frac{1}{p}}$$

Remarquons que :

$$\forall x \in E, \forall \lambda \in \mathbb{R}, \|\lambda.x\|_p = |\lambda| \|x\|_p$$

### 4.5.2 Enoncé

On suppose  $p > 1, q > 1$  et  $\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$  ; par exemple  $p = q = 2$ .

Soit  $x, y \in E$  ; montrer que

$$\left| \sum_{j=1}^n x_j y_j \right| \leq \|x\|_p \|y\|_q$$

### 4.5.3 Cas particulier facile

$$\|x\|_p = \|y\|_q = 1$$

On utilise l'inégalité de Young.

### 4.5.4 Cas général

On suppose  $x$  et  $y$  non nuls. On pose  $\alpha = \|x\|_p, \beta = \|y\|_q$  et

$$u = \frac{x}{\|x\|_p}, v = \frac{y}{\|y\|_q}$$

Alors :

$$x = \alpha.u, y = \beta.v$$

avec  $\alpha = \|x\|_p, \beta = \|y\|_q, \|u\|_p = \|v\|_q = 1$ . On applique le cas particulier :

$$\left| \sum_{j=1}^n x_j y_j \right| \leq \alpha.\beta \left| \sum_{j=1}^n u_j v_j \right| \leq \alpha.\beta. \|u\|_p \|v\|_q = \alpha.\beta = \|x\|_p \|y\|_q$$

## 4.6 Une caractérisation

### 4.6.1 Exercice

Soit  $f$  continue sur  $I$  ; on suppose que :

$$(H) : \forall x, y \in I, f\left(\frac{x+y}{2}\right) \leq \frac{1}{2}(f(x) + f(y))$$

Montrer que  $f$  est convexe.

### 4.6.2 Démonstration 1

Soit  $a < b$  dans  $I$  ; remarquons que l'hypothèse (H) vérifiée par  $f$  l'est aussi par  $g = f - c$ , où  $c$  est la corde.

Supposons par l'absurde que le maximum de  $g$  sur  $J = [a, b]$  est strictement positif :

$$g(x_0) = \max_J g > 0$$

On obtient une contradiction, avec  $x_0$  milieu de ?

## Réponse

Si  $x_0$  est plus proche de  $a$ ,  $x_0$  est milieu d'un segment  $[a, c] \subset [a, b]$ , sinon  $x_0$  est milieu d'un segment  $[c, b] \subset [a, b]$ . Un dessin...

### 4.6.3 Autre méthode

Montrer d'abord que  $\{\frac{k}{2^n} / k \in \mathbb{Z}, n \in \mathbb{N}\}$  est dense dans  $\mathbb{R}$ .

## 4.7 Convexité stricte

Une fonction  $f$  est strictement convexe sur l'intervalle  $I$  de  $\mathbb{R}$  si pour tout couple  $(a, b)$  d'éléments de  $I$  distincts, et pour tout  $\lambda$  de  $]0, 1[$  :

$$f((1 - \lambda)a + \lambda b) < (1 - \lambda)f(a) + \lambda f(b)$$

### Exercice

$f$  est strictement convexe sur  $I$  si et seulement si pour tout  $a$  de  $I$ ,

$$x \rightarrow p(a, x)$$

est strictement croissante sur  $I \setminus \{a\}$ .

### Exercice

$f$  est strictement convexe sur  $I$  si et seulement si  $f'$  est strictement croissante.

### Exercice

Avec  $f''$  ?

Attention :  $g$  strictement croissante n'est pas équivalent à  $g' > 0$ .

## 4.8 Caractère $C^1$

### Exercice

Soit  $f$  une fonction dérivable et convexe sur  $I$  ; alors  $f$  est de classe  $C^1$ .

### Démonstration

$f'$  est croissante sur  $I$  ; un exercice affirme que  $f'$  vérifie la propriété des valeurs intermédiaires ; on en déduit que  $f'$  est continue sur  $I$ .