

Convexité

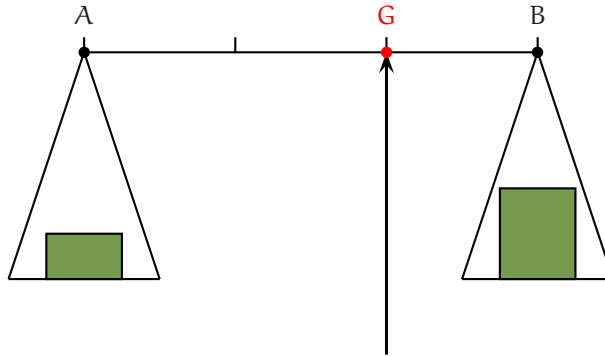
Plan du chapitre

I - Parties convexes d'un espace vectoriel	page 2
1) Barycentres	page 2
2) Convexes	page 3
2-a) Segments	page 3
2-b) Parties convexes d'un espace vectoriel	page 3
2-c) Enveloppe convexe	page 5
II - Fonctions convexes	page 6
1) Définition	page 6
2) Caractérisation par la « fonction pente »	page 7
3) Caractérisation des fonctions convexes dérivables	page 8
4) Tangentes au graphe d'une fonction convexe	page 10
5) Inégalités de convexité	page 11

I - Parties convexes d'un espace vectoriel

1) Barycentres

Si on place dans chacun des deux plateaux d'une balance des masses respectives de 1 kg et 2 kg, le point d'équilibre « est aux deux tiers ». On partage le segment $[A, B]$ en trois segments égaux. On laisse un segment du côté de B qui est deux fois plus lourd et deux segments du côté de A et on place le fléau de la balance au point G dessiné ci-dessous.



Le point G vérifie l'égalité $\overrightarrow{AG} = \frac{2}{3}\overrightarrow{AB}$ ou aussi $\overrightarrow{GA} + 2\overrightarrow{GB} = \vec{0}$. On rappelle alors une notation donnée en maths sup. Si $\vec{u} = \overrightarrow{AB}$, on peut écrire $\vec{u} = B - A$ ou aussi $B = A + \vec{u}$. Donc,

$$\overrightarrow{GA} + 2\overrightarrow{GB} = \vec{0} \Leftrightarrow (A - G) + 2(B - G) = \vec{0} \Leftrightarrow G = \frac{A + 2B}{1 + 2}.$$

Cette dernière égalité s'écrit aussi $G = \frac{1}{3}A + \frac{2}{3}B$. On généralise cette situation :

DÉFINITION 1. Soit E un \mathbb{K} -espace vectoriel. Soient $n \in \mathbb{N}^*$ puis a_1, \dots, a_n n éléments de E. Soit $(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in \mathbb{R}^n$ tel que $\lambda_1 + \dots + \lambda_n \neq 0$.

Le **barycentre** du système de points pondérés $(a_1(\lambda_1), \dots, a_n(\lambda_n))$ est $g = \frac{\lambda_1 a_1 + \dots + \lambda_n a_n}{\lambda_1 + \dots + \lambda_n}$.

Notation. Le barycentre du système $(a_1(\lambda_1), \dots, a_n(\lambda_n))$ se note $\text{bar}(a_1(\lambda_1), \dots, a_n(\lambda_n))$.

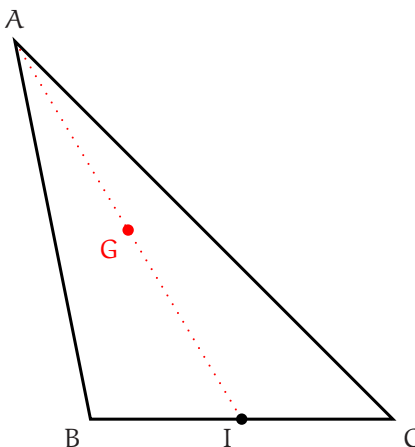
On a immédiatement

Théorème 1. g est l'unique point de E vérifiant $\lambda_1 \overrightarrow{ga_1} + \dots + \lambda_n \overrightarrow{ga_n} = \vec{0}$.

Exemple. Soit ABC un triangle du plan. Construisons $G = \text{bar}(A(2), B(1), C(1))$. Notons I le milieu de [BC].

$$2\overrightarrow{GA} + \overrightarrow{GB} + \overrightarrow{GC} = \vec{0} \Rightarrow 2\overrightarrow{GA} + \overrightarrow{GI} + \overrightarrow{IB} + \overrightarrow{GI} + \overrightarrow{GI} = \vec{0} \Rightarrow 2\overrightarrow{GA} + 2\overrightarrow{GI} = \vec{0} \Rightarrow \overrightarrow{GA} + \overrightarrow{GI} = \vec{0}.$$

Le point G est donc le milieu du segment [AI].



Théorème 2. Soit E un \mathbb{K} -espace vectoriel. Soient $n \in \mathbb{N}^*$ puis a_1, \dots, a_n n éléments de E. Soit $(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in \mathbb{R}^n$ tel que $\lambda_1 + \dots + \lambda_n \neq 0$. Soit $k \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$. Alors

$$\text{bar}(a_1(k\lambda_1), \dots, a_n(k\lambda_n)) = \text{bar}(a_1(\lambda_1), \dots, a_n(\lambda_n)).$$

Démonstration. $k\lambda_1 + \dots + k\lambda_n \neq 0$ et de plus

$$\text{bar}(a_1(k\lambda_1), \dots, a_n(k\lambda_n)) = \frac{k\lambda_1 a_1 + \dots + k\lambda_n a_n}{k\lambda_1 + \dots + k\lambda_n} = \frac{\lambda_1 a_1 + \dots + \lambda_n a_n}{\lambda_1 + \dots + \lambda_n} = \text{bar}(a_1(\lambda_1), \dots, a_n(\lambda_n)).$$

Par exemple, le milieu du segment $[AB]$ est $\text{bar}(A(1), B(1))$ et est aussi $\text{bar}\left(A\left(\frac{1}{2}\right), B\left(\frac{1}{2}\right)\right)$. De manière plus générale, si $\lambda_1 + \dots + \lambda_n \neq 0$,

$$\text{bar}(a_1(\lambda_1), \dots, a_n(\lambda_n)) = \text{bar}(a_1(\lambda'_1), \dots, a_n(\lambda'_n)),$$

où $\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, \lambda'_i = \frac{\lambda_i}{\lambda_1 + \dots + \lambda_n}$. Les coefficients λ'_i vérifient

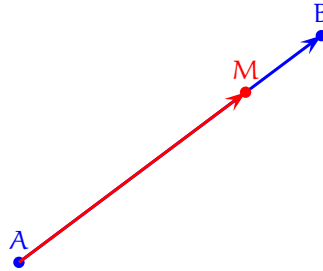
$$\sum_{i=1}^n \lambda'_i = \frac{1}{\lambda_1 + \dots + \lambda_n} \sum_{i=1}^n \lambda_i = 1.$$

On peut donc toujours se ramener au cas où la somme des coefficients est égale à 1.

2) Convexes

2-a) Segments

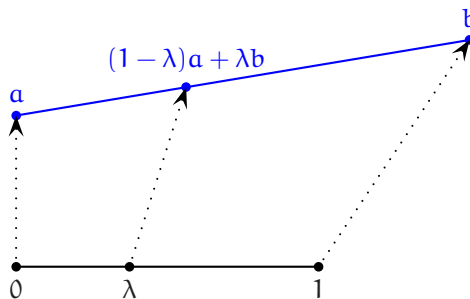
Soient A et B deux points d'un \mathbb{K} -espace vectoriel E . Le segment $[A, B]$ est l'ensemble des points M de E tel qu'il existe un réel $\lambda \in [0, 1]$ tel que $\overrightarrow{AM} = \lambda \overrightarrow{AB}$.



Cette dernière égalité s'écrit encore $M - A = \lambda(B - A)$ ou enfin $M = (1 - \lambda)A + \lambda B$. Donc

DÉFINITION 2. Soit E un \mathbb{K} -espace vectoriel. Soient a et b deux éléments de E . Le segment $[a, b]$ est $\{(1 - \lambda)a + \lambda b, \lambda \in [0, 1]\}$ ou encore $\{\text{bar}(a(1 - \lambda), b\lambda), \lambda \in [0, 1]\}$.

Commentaire. La présentation d'un segment comme ensemble des $(1 - \lambda)a + \lambda b, \lambda \in [0, 1]$, est meilleure que la présentation comme ensemble des $\lambda a + (1 - \lambda)b$. Quand λ croît de 0 à 1, $(1 - \lambda)a + \lambda b$ parcourt le segment $[a, b]$ de a à b alors que $\lambda a + (1 - \lambda)b$ parcourt le segment $[a, b]$ de b à a . Notons que, lorsque $a \neq b$, l'application $\lambda \mapsto (1 - \lambda)a + \lambda b$ est une bijection du segment $[0, 1]$ de \mathbb{R} sur le segment $[a, b]$ de E .



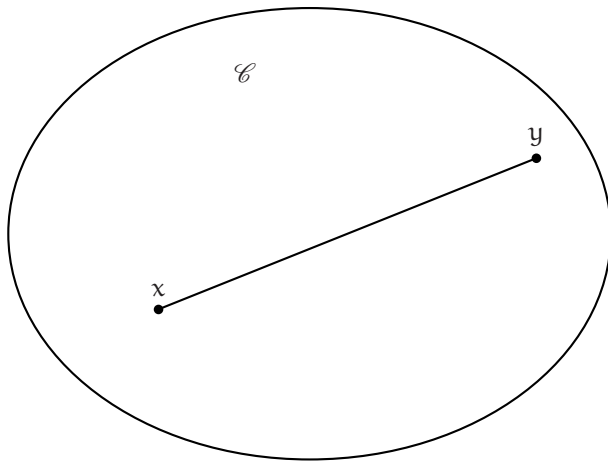
2-b) Parties convexes d'un espace vectoriel

DÉFINITION 3. Soit \mathcal{C} une partie non vide d'un \mathbb{K} -espace vectoriel E . \mathcal{C} est **convexe** si et seulement si pour tout $(x, y) \in \mathcal{C}^2, [x, y] \subset \mathcal{C}$.

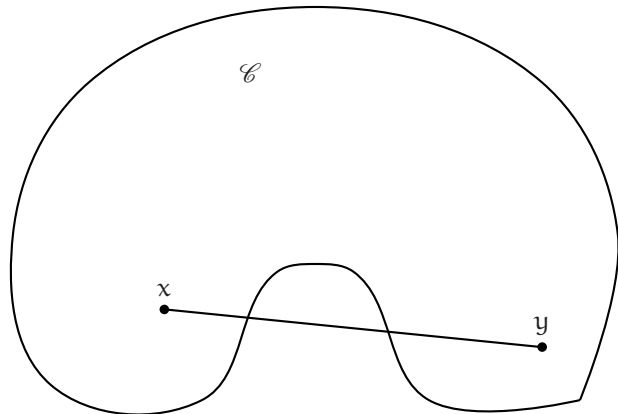
Commentaire. Il revient au même de dire :

$$\mathcal{C} \text{ est convexe} \Leftrightarrow \forall (x, y) \in \mathcal{C}^2, \forall \lambda \in [0, 1], (1 - \lambda)x + \lambda y \in \mathcal{C}.$$

Convention. \emptyset est convexe.



\mathcal{C} est convexe car
 $\forall (x, y) \in \mathcal{C}^2, [x, y] \subset \mathcal{C}$



\mathcal{C} n'est pas convexe car
 $\exists (x, y) \in \mathcal{C}^2 / [x, y] \not\subset \mathcal{C}$

Théorème 3. Soit \mathcal{C} une partie non vide d'un \mathbb{K} -espace vectoriel E . \mathcal{C} est **convexe** si et seulement si

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, \forall (x_1, \dots, x_n) \in \mathcal{C}^n, \forall (\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in [0, 1]^n, \left(\sum_{i=1}^n \lambda_i = 1 \Rightarrow \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i \in \mathcal{C} \right).$$

Démonstration. \Leftarrow / Supposons que $\forall n \geq 2, \forall (x_1, \dots, x_n) \in \mathcal{C}^n, \forall (\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in [0, 1]^n, \left(\sum_{i=1}^n \lambda_i = 1 \Rightarrow \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i \in \mathcal{C} \right)$.

En particulier, pour $n = 2$, on a

$$\forall (x_1, x_2) \in \mathcal{C}^2, \forall (\lambda_1, \lambda_2) \in [0, 1]^2, (\lambda_1 + \lambda_2 = 1 \Rightarrow \lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2 \in \mathcal{C}).$$

Ceci s'écrit encore $\forall (x_1, x_2) \in \mathcal{C}^2, \forall \lambda \in [0, 1], (1 - \lambda)x_1 + \lambda x_2 \in \mathcal{C}$ ce qui est la définition d'un convexe.

\Rightarrow / Supposons que \mathcal{C} est convexe.

Montrons par récurrence que $\forall n \geq 2, \forall (x_1, \dots, x_n) \in \mathcal{C}^n, \forall (\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in [0, 1]^n, \left(\sum_{i=1}^n \lambda_i = 1 \Rightarrow \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i \in \mathcal{C} \right)$ (le résultat étant immédiat quand $n = 1$).

- La propriété est vraie quand $n = 2$ par définition d'un convexe.

- Soit $n \geq 2$. Supposons que $\forall (x_1, \dots, x_n) \in \mathcal{C}^n, \forall (\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in [0, 1]^n, \left(\sum_{i=1}^n \lambda_i = 1 \Rightarrow \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i \in \mathcal{C} \right)$.

Soient $(x_1, \dots, x_n, x_{n+1}) \in \mathcal{C}^{n+1}$ puis $(\lambda_1, \dots, \lambda_n, \lambda_{n+1}) \in [0, 1]^{n+1}$ tel que $\lambda_1 + \dots + \lambda_n + \lambda_{n+1} = 1$.

Si $\lambda_{n+1} = 1$, alors $\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, \lambda_i = 0$ et donc $\sum_{i=1}^{n+1} \lambda_i x_i = x_{n+1} \in \mathcal{C}$.

Sinon, $\lambda_{n+1} \in [0, 1[$ et on peut écrire

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

Pour tout $i \in \llbracket 1, n \rrbracket, \frac{\lambda_i}{1 - \lambda_{n+1}} \geq 0$. De plus,

$$\sum_{i=1}^n \frac{\lambda_i}{1 - \lambda_{n+1}} = \frac{1}{1 - \lambda_{n+1}} \sum_{i=1}^n \lambda_i = \frac{1 - \lambda_{n+1}}{1 - \lambda_{n+1}} = 1.$$

Les réels $\frac{\lambda_i}{1-\lambda_{n+1}}$, $1 \leq i \leq n$, sont donc n réels de $[0, 1]$ et de somme égale à 1. Par hypothèse de récurrence,

$$\sum_{i=1}^n \frac{\lambda_i}{1-\lambda_{n+1}} x_i \in \mathcal{C} \text{ puis, d'après le cas } n=2, (1-\lambda_{n+1}) \left(\sum_{i=1}^n \frac{\lambda_i}{1-\lambda_{n+1}} x_i \right) + \lambda_{n+1} x_{n+1} \in \mathcal{C}.$$

Le résultat est démontré par récurrence.

Théorème 4. Soit E un \mathbb{K} -espace vectoriel. Soient I un ensemble non vide d'indices puis $(\mathcal{C}_i)_{i \in I}$ une famille de convexes de E indexée par I . Alors $\bigcap_{i \in I} \mathcal{C}_i$ est un convexe de E .

Démonstration. Posons $\mathcal{C} = \bigcap_{i \in I} \mathcal{C}_i$. Si \mathcal{C} est vide, alors \mathcal{C} est un convexe de E par convention.

Supposons $\mathcal{C} \neq \emptyset$. Soit $(x, y) \in \mathcal{C}^2$.

$$(x, y) \in \mathcal{C}^2 \Rightarrow \forall i \in I, (x, y) \in \mathcal{C}_i^2 \Rightarrow \forall i \in I, [x, y] \subset \mathcal{C}_i \Rightarrow [x, y] \subset \mathcal{C}$$

et donc \mathcal{C} est convexe.

2-c) Enveloppe convexe

Théorème 5. Soit E un \mathbb{K} -espace vectoriel. Soit \mathcal{A} une partie de E . Il existe une plus petite partie convexe (au sens de l'inclusion) contenant \mathcal{A} .

Démonstration. Il existe au moins un convexe contenant \mathcal{A} à savoir l'espace E tout entier. Soit \mathcal{C} l'intersection de tous les convexes de E contenant \mathcal{A} .

\mathcal{C} contient \mathcal{A} en tant qu'intersection de parties contenant \mathcal{A} et \mathcal{C} est un convexe en tant qu'intersection de convexes. Donc, \mathcal{C} est un convexe contenant \mathcal{A} . Enfin, tout convexe contenant \mathcal{A} contient l'intersection de tous les convexes contenant \mathcal{A} c'est-à-dire \mathcal{C} .

DÉFINITION 4. Soit \mathcal{A} une partie de E . Le plus petit convexe (au sens de l'inclusion) de E contenant \mathcal{A} s'appelle l'**enveloppe convexe** de \mathcal{A} et se note $\text{conv}(\mathcal{A})$.

Théorème 6. Soit E un \mathbb{K} -espace vectoriel. Soit \mathcal{A} une partie non vide de E . L'enveloppe convexe de \mathcal{A} est l'ensemble des $\sum_{i=1}^n \lambda_i x_i$ où $n \in \mathbb{N}^*$, $(x_1, \dots, x_n) \in \mathcal{A}^n$, $(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in [0, 1]^n$ et $\sum_{i=1}^n \lambda_i = 1$.

Dit autrement, $\text{conv}(\mathcal{A})$ est l'ensemble des barycentres à coefficients positifs d'éléments de \mathcal{A} .

Démonstration. Notons \mathcal{C} l'ensemble des barycentres à coefficients positifs d'éléments de \mathcal{A} .

$\text{conv}(\mathcal{A})$ contient les éléments de \mathcal{A} et donc les barycentres à coefficients positifs d'éléments de \mathcal{A} d'après le théorème 3, page 3, et donc $\mathcal{C} \subset \text{conv}(\mathcal{A})$.

Inversement, un élément de \mathcal{A} est un barycentre à coefficients positifs d'éléments de \mathcal{A} et donc \mathcal{C} contient \mathcal{A} . De plus,

soit $x = \sum_{i=1}^n \alpha_i x_i$ où les x_i sont dans \mathcal{A} et les α_i sont dans $[0, 1]$ et tels que $\sum_{i=1}^n \alpha_i = 1$ et soit $y = \sum_{i=1}^p \beta_i y_i$ où les y_i sont

dans \mathcal{A} et les β_i sont dans $[0, 1]$ et tels que $\sum_{i=1}^p \beta_i = 1$. Alors, pour $\lambda \in [0, 1]$,

$$(1-\lambda)x + \lambda y = (1-\lambda)\alpha_1 x_1 + \dots + (1-\lambda)\alpha_n x_n + \lambda\beta_1 y_1 + \dots + \lambda\beta_p y_p,$$

avec $\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, 0 \leq (1-\lambda)\alpha_i \leq 1-\lambda \leq 1, \forall j \in \llbracket 1, p \rrbracket, 0 \leq \lambda\beta_j \leq \lambda \leq 1$ et enfin

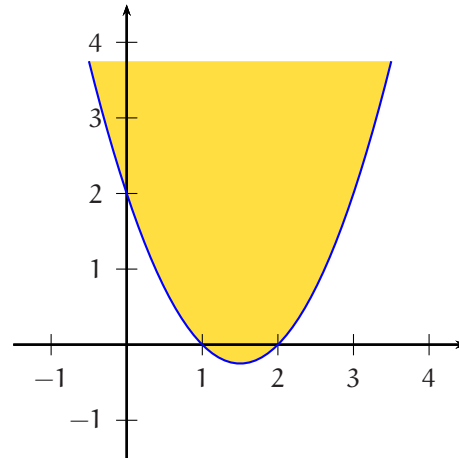
$$\sum_{i=1}^n (1-\lambda)\alpha_i + \sum_{j=1}^p \lambda\beta_j = (1-\lambda) \sum_{i=1}^n \alpha_i + \lambda \sum_{j=1}^p \beta_j = 1-\lambda + \lambda = 1.$$

Donc $(1-\lambda)x + \lambda y \in \mathcal{C}$. Ainsi, \mathcal{C} est un convexe contenant \mathcal{A} et donc $\text{conv}(\mathcal{A}) \subset \mathcal{C}$. On a montré que $\text{conv}(\mathcal{A}) = \mathcal{C}$.

II - Fonctions convexes

1) Définition

DÉFINITION 5. Soit f une fonction définie sur un intervalle I de \mathbb{R} à valeurs dans \mathbb{R} . L'épigraphe de f est $\{(x, y) \in I \times \mathbb{R} / y \geq f(x)\}$.



DÉFINITION 6. Soit f une fonction définie sur un intervalle I de \mathbb{R} à valeurs dans \mathbb{R} .

On dit que f est **convexe** sur I si et seulement si l'épigraphe de f est une partie convexe de \mathbb{R}^2 .

On dit que f est **concave** sur I si et seulement si $-f$ est convexe sur I .

Théorème 7. Soit f une fonction définie sur un intervalle I de \mathbb{R} à valeurs dans \mathbb{R} .

f est convexe sur I si et seulement si $\forall (x, y) \in I^2, \forall \lambda \in [0, 1], f((1 - \lambda)x + \lambda y) \leq (1 - \lambda)f(x) + \lambda f(y)$.

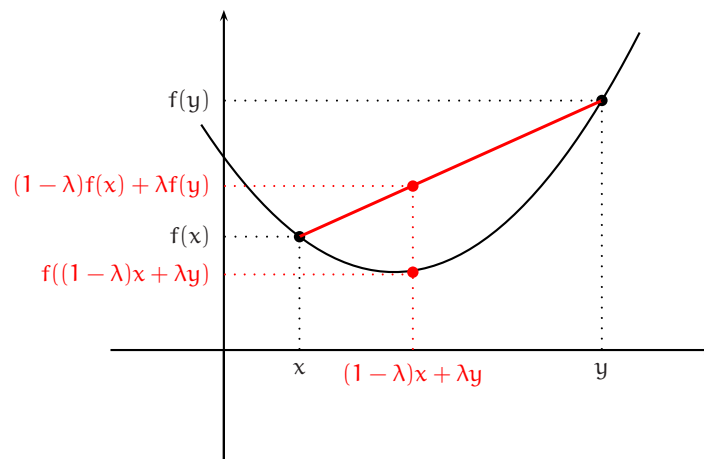
f est concave sur I si et seulement si $\forall (x, y) \in I^2, \forall \lambda \in [0, 1], f((1 - \lambda)x + \lambda y) \geq (1 - \lambda)f(x) + \lambda f(y)$.

Commentaire. Il existe des fonctions qui sont à la fois convexes et concaves : les fonctions affines. On peut montrer que ce sont les seules fonctions à être à la fois convexes et concaves.

DÉFINITION 7. Soit f une fonction définie sur un intervalle I de \mathbb{R} à valeurs dans \mathbb{R} .

On dit que f est **strictement convexe** sur I si et seulement si $\forall (x, y) \in I^2$ tel que $x \neq y, \forall \lambda \in]0, 1[, f((1 - \lambda)x + \lambda y) < (1 - \lambda)f(x) + \lambda f(y)$.

On dit que f est **strictement concave** sur I si et seulement si $\forall (x, y) \in I^2$ tel que $x \neq y, \forall \lambda \in]0, 1[, f((1 - \lambda)x + \lambda y) > (1 - \lambda)f(x) + \lambda f(y)$.



Démonstration du théorème 7.

• Supposons que f est convexe sur I et donc que l'épigraphe \mathcal{E} de f est un convexe de \mathbb{R}^2 .

Soient $(x_1, x_2) \in I^2$ et $\lambda \in [0, 1]$. Les points $A_1 = (x_1, f(x_1))$ et $A_2 = (x_2, f(x_2))$ sont des points de \mathcal{E} . Donc, le segment $[A_1, A_2]$ est contenu dans \mathcal{E} . En particulier, le point $(1 - \lambda)A_1 + \lambda A_2$ est un point de \mathcal{E} . L'ordonnée de ce point, à savoir $(1 - \lambda)f(x_1) + \lambda f(x_2)$, est supérieure ou égale à l'image de son abscisse, à savoir $f((1 - \lambda)x_1 + \lambda x_2)$.

On a montré que $f((1-\lambda)x_1 + \lambda x_2) \leq (1-\lambda)f(x_1) + \lambda f(x_2)$.

• Supposons que $\forall (x_1, x_2) \in I^2, \forall \lambda \in [0, 1], f((1-\lambda)x_1 + \lambda x_2) \leq (1-\lambda)f(x_1) + \lambda f(x_2)$. Montrons que \mathcal{E} est un convexe de \mathbb{R}^2 .

Soient $A_1 = (x_1, y_1)$ et $A_2 = (x_2, y_2)$ deux points de \mathcal{E} et $\lambda \in [0, 1]$. Soit $M = (1-\lambda)A_1 + \lambda A_2$. Posons $M = (x, y)$. Alors

$$y = (1-\lambda)y_1 + \lambda y_2 \geq (1-\lambda)f(x_1) + \lambda f(x_2) \geq f((1-\lambda)x_1 + \lambda x_2) = f(x),$$

et donc M est un point de \mathcal{E} . Ainsi, pour tout $(A_1, A_2) \in \mathcal{E}^2$ et tout point M de $[A_1, A_2]$, M est un point de \mathcal{E} . On a montré que \mathcal{E} est un convexe de \mathbb{R}^2 .

Enfin, f concave sur $I \Leftrightarrow -f$ convexe sur $I \Leftrightarrow \forall (x, y) \in I^2, \forall \lambda \in [0, 1], -f((1-\lambda)x + \lambda y) \leq (1-\lambda)(-f(x)) + \lambda(-f(y)) \Leftrightarrow \forall (x, y) \in I^2, \forall \lambda \in [0, 1], f((1-\lambda)x + \lambda y) \geq (1-\lambda)f(x) + \lambda f(y)$.

Théorème 8. Soit f une fonction définie sur un intervalle I de \mathbb{R} à valeurs dans \mathbb{R} .

f est convexe sur I si et seulement si

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, \forall (x_i)_{1 \leq i \leq n} \in I^n, \forall (\lambda_i)_{1 \leq i \leq n} \in [0, 1]^n, \left(\sum_{i=1}^n \lambda_i = 1 \Rightarrow f\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i x_i\right) \leq \sum_{i=1}^n \lambda_i f(x_i) \right).$$

Démonstration.

Si $\forall n \in \mathbb{N}^*, \forall (x_i)_{1 \leq i \leq n} \in I^n, \forall (\lambda_i)_{1 \leq i \leq n} \in [0, 1]^n, \left(\sum_{i=1}^n \lambda_i = 1 \Rightarrow f\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i x_i\right) \leq \sum_{i=1}^n \lambda_i f(x_i) \right)$, quand $n = 2$, on obtient la définition d'une fonction convexe.

Réciproquement, si f est convexe, son épigraphe est convexe et le théorème 3, page 3, montre le résultat.

2) Caractérisation par la « fonction pente »

Théorème 9. Soit f une fonction définie sur un intervalle I de \mathbb{R} à valeurs dans \mathbb{R} .

f est convexe sur I si et seulement si

$$\forall x_0 \in I, \text{ « la fonction pente en } x_0 \text{ » } \varphi_{x_0} : I \setminus \{x_0\} \rightarrow \mathbb{R} \text{ est croissante sur } I \setminus \{x_0\}.$$

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

f est strictement convexe sur I si et seulement si la fonction pente en tout x_0 de I est strictement croissante sur I .

Démonstration.

• Supposons que pour tout x_0 de I , la fonction φ_{x_0} est croissante sur $I \setminus \{x_0\}$.

Soit $(x_1, x_2) \in I^2$ tel que $x_1 < x_2$ et $\lambda \in]0, 1[$. On a donc $x_1 < (1-\lambda)x_1 + \lambda x_2 < x_2$. La fonction φ_{x_1} est croissante sur $I \setminus \{x_1\}$. Donc, $\varphi_{x_1}((1-\lambda)x_1 + \lambda x_2) \leq \varphi_{x_1}(x_2)$. Cette inégalité s'écrit explicitement

$$\frac{f((1-\lambda)x_1 + \lambda x_2) - f(x_1)}{((1-\lambda)x_1 + \lambda x_2) - x_1} \leq \frac{f(x_2) - f(x_1)}{x_2 - x_1}$$

ou encore $\frac{f((1-\lambda)x_1 + \lambda x_2) - f(x_1)}{\lambda(x_2 - x_1)} \leq \frac{f(x_2) - f(x_1)}{x_2 - x_1}$ puis $f((1-\lambda)x_1 + \lambda x_2) - f(x_1) \leq \lambda(f(x_2) - f(x_1))$ et finalement

$$f((1-\lambda)x_1 + \lambda x_2) \leq (1-\lambda)f(x_1) + \lambda f(x_2).$$

Cette inégalité reste claire quand $\lambda = 0$ ou $\lambda = 1$ ou $x_1 = x_2$ et on a donc montré que f est convexe. Enfin, si pour tout x_0 de I , la fonction φ_{x_0} est strictement croissante sur $I \setminus \{x_0\}$, on remplace ci-dessus les inégalités larges par des inégalités strictes et on obtient le fait que f est strictement convexe sur I .

• Supposons f convexe sur I . Soit $x_0 \in I$. On supposera dans ce qui suit que x_0 n'est pas une borne de I , la démonstration s'adaptant facilement dans le cas contraire. Soit $(x_1, x_2) \in I^2$ tel que $x_1 < x_2$.

Trois cas de figure se présentent :

1er cas. Supposons $x_0 < x_1 < x_2$.

Soit $\lambda = \frac{x_1 - x_0}{x_2 - x_0}$. λ est un réel de $]0, 1[$ tel que $x_1 = (1-\lambda)x_0 + \lambda x_2$. Puisque f est convexe sur I ,

$$f(x_1) = f((1-\lambda)x_0 + \lambda x_2) \leq (1-\lambda)f(x_0) + \lambda f(x_2) = \frac{x_2 - x_1}{x_2 - x_0} f(x_0) + \frac{x_1 - x_0}{x_2 - x_0} f(x_2)$$

puis

$$f(x_1) - f(x_0) \leq \frac{-(x_1 - x_0)}{x_2 - x_0} f(x_0) + \frac{x_1 - x_0}{x_2 - x_0} f(x_2) = \frac{x_1 - x_0}{x_2 - x_0} (f(x_2) - f(x_0))$$

et donc $\frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} \leq \frac{f(x_2) - f(x_0)}{x_2 - x_0}$ après division des deux membres de l'inégalité par $x_1 - x_0 > 0$.

2ème cas. Supposons $x_1 < x_2 < x_0$.

Soit $\lambda = \frac{x_2 - x_1}{x_0 - x_1}$. λ est un réel de $]0, 1[$ tel que $x_2 = (1-\lambda)x_1 + \lambda x_0$. Puisque f est convexe sur I ,

$$f(x_2) \leq (1-\lambda)f(x_1) + \lambda f(x_0) = \frac{x_0 - x_2}{x_0 - x_1} f(x_1) + \frac{x_2 - x_1}{x_0 - x_1} f(x_0)$$

puis

$$f(x_2) - f(x_0) \leq \frac{x_0 - x_2}{x_0 - x_1} f(x_1) + \frac{x_2 - x_0}{x_0 - x_1} f(x_0) = \frac{x_2 - x_0}{x_1 - x_0} (f(x_1) - f(x_0))$$

et donc encore $\frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} \leq \frac{f(x_2) - f(x_0)}{x_2 - x_0}$ après division des deux membres de l'inégalité par $x_2 - x_0 < 0$.

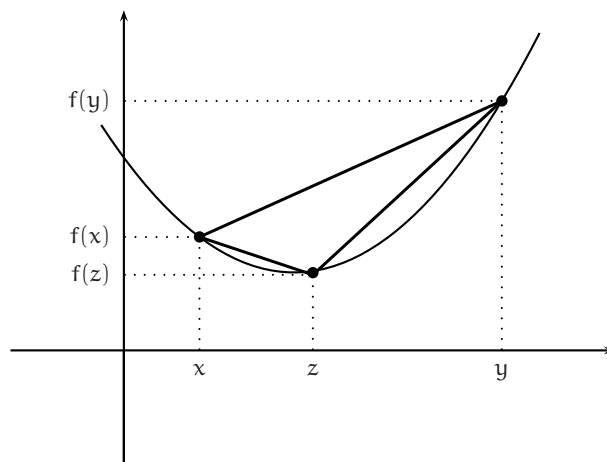
3ème cas. Supposons $x_1 < x_0 < x_2$. D'après les deux premiers cas,

$$\frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} = \varphi_{x_0}(x_1) = \varphi_{x_1}(x_0) \leq \varphi_{x_1}(x_2) = \varphi_{x_2}(x_1) \leq \varphi_{x_2}(x_0) = \frac{f(x_2) - f(x_0)}{x_2 - x_0}.$$

Ceci montre que la fonction pente en x_0 est croissante sur $I \setminus \{x_0\}$. D'autre part, si f est strictement convexe sur I , on remplace toutes les inégalités larges précédentes par des inégalités strictes et on obtient le fait que la fonction pente en x_0 est strictement croissante sur $I \setminus \{x_0\}$.

Notons au passage cette configuration usuelle concernant les fonctions convexes : si $x < z < y$,

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



3) Caractérisation des fonctions convexes dérivables

Théorème 10. Soit f une fonction définie sur un intervalle I de \mathbb{R} à valeurs dans \mathbb{R} . On suppose de plus que f est dérivable sur I .

f est convexe sur I si et seulement si f' est une fonction croissante sur I .

f est concave sur I si et seulement si f' est une fonction décroissante sur I .

Démonstration.

- Supposons f' croissante sur I . Soit $(x, y) \in I^2$ tel que $x < y$.

Pour $\lambda \in [0, 1]$, posons $g(\lambda) = (1 - \lambda)f(x) + \lambda f(y) - f((1 - \lambda)x + \lambda y)$. La fonction $\lambda \mapsto (1 - \lambda)x + \lambda y$ est dérivable sur $[0, 1]$ à valeurs dans $[x, y] \subset I$ et la fonction f est dérivable sur I . Donc la fonction $\lambda \mapsto f((1 - \lambda)x + \lambda y)$ est dérivable sur $[0, 1]$ et il en est de même de la fonction g . De plus, pour $\lambda \in [0, 1]$,

$$g'(\lambda) = f(y) - f(x) - (y - x)f'((1 - \lambda)x + \lambda y).$$

D'après le théorème des accroissements finis, il existe un réel $c \in]x, y[$ tel que $f(y) - f(x) = (y - x)f'(c)$ ou encore, il existe un réel $\lambda_0 \in]0, 1[$, à savoir $\lambda_0 = \frac{c - x}{y - x}$, tel que $f(y) - f(x) = (y - x)f'((1 - \lambda_0)x + \lambda_0 y)$. Donc,

$$\forall \lambda \in [0, 1], g'(\lambda) = (y - x)[f'((1 - \lambda_0)x + \lambda_0 y) - f'((1 - \lambda)x + \lambda y)].$$

La fonction affine $\lambda \mapsto (1 - \lambda)x + \lambda y = \lambda(y - x) - x$ est croissante sur $[0, 1]$ (car $x < y$) et donc la fonction $\lambda \mapsto f'((1 - \lambda)x + \lambda y)$ est croissante sur $[0, 1]$ puis la fonction g' est décroissante sur $[0, 1]$. Puisque $g'(\lambda_0) = 0$, on en déduit que g' est positive sur $[0, \lambda_0]$ et négative sur $[\lambda_0, 1]$.

Ainsi, la fonction g est croissante sur $[0, \lambda_0]$ et décroissante sur $[\lambda_0, 1]$. Puisque $g(0) = g(1) = 0$, la fonction g est positive sur $[0, 1]$ ou encore

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

Donc, la fonction f est convexe sur I .

• Supposons f convexe sur I . Soit $(x, y) \in I^2$ tel que $x < y$. Puisque la fonction $\varphi_x : t \mapsto \frac{f(t) - f(x)}{t - x}$ est croissante sur $I \setminus \{x\}$ (d'après le théorème 9), pour tout $t \in I \cap]x, +\infty[$, $\varphi_x(t) \geq \lim_{u \rightarrow x^+} \varphi_x(u) = f'(x)$ et en particulier, $\frac{f(y) - f(x)}{y - x} \geq f'(x)$.

De même, la fonction $\varphi_y : t \mapsto \frac{f(t) - f(y)}{t - y}$ est croissante sur $I \setminus \{y\}$ et donc $\varphi_y(x) \leq \lim_{u \rightarrow y^-} \varphi_y(u) = f'(y)$ et en particulier,

$$\frac{f(y) - f(x)}{y - x} \leq f'(y).$$

On a donc $f'(x) \leq \frac{f(y) - f(x)}{y - x} \leq f'(y)$ et en particulier $f'(x) \leq f'(y)$. On a montré que f' est croissante sur I .

On démontre de manière analogue le théorème suivant :

Théorème 11. Soit f une fonction définie sur un intervalle I de \mathbb{R} à valeurs dans \mathbb{R} . On suppose de plus que f est dérivable sur I .

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

f est strictement concave sur I si et seulement si f' est une fonction strictement décroissante sur I .

et on en déduit :

Corollaire. Soit f une fonction définie sur un intervalle I de \mathbb{R} à valeurs dans \mathbb{R} . On suppose de plus que f est deux fois dérivable sur I .

f est convexe sur I si et seulement si $f'' \geq 0$.

f est concave sur I si et seulement si $f'' \leq 0$.

Si $f'' > 0$ sur I sauf peut-être en un nombre fini de points, alors f est strictement convexe sur I .

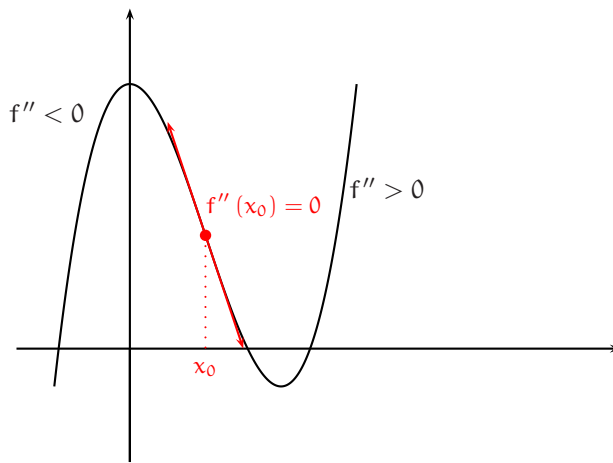
Si $f'' < 0$ sur I sauf peut-être en un nombre fini de points, alors f est strictement concave sur I .

Démonstration. On sait que f' est croissante sur I si et seulement si $(f')' = f''$ est positive sur I .

DÉFINITION 8. Soit f une fonction définie sur un intervalle I de \mathbb{R} à valeurs dans \mathbb{R} , deux fois dérivable sur I .

Si x_0 est un réel de I en lequel f'' s'annule en changeant de signe, on dit que le point $(x_0, f(x_0))$ est un **point d'inflexion** de la courbe représentative de f .

Un point d'inflexion est un point de la courbe en lequel la concavité change de sens. On verra aussi qu'en un point d'inflexion, la courbe « traverse sa tangente ».



4) Tangentes au graphe d'une fonction convexe

Soit f une fonction dérivable et convexe sur un intervalle I de \mathbb{R} à valeurs dans \mathbb{R} . Soit a un réel. On va montrer que la courbe représentative \mathcal{C}_f de f est au-dessus de sa tangente (T_a) en son point d'abscisse a sur I . Une équation de la tangente à \mathcal{C}_f en le point $(a, f(a))$ est

$$y = f'(a)(x - a) + f(a).$$

Pour $x \in I$, posons $g(x) = f(x) - (f'(a)(x - a) + f(a))$. g est dérivable sur I et pour tout x de I , $g'(x) = f'(x) - f'(a)$. Puisque f est convexe sur I , f' est croissante sur I . Puisque $g'(a) = 0$, on en déduit que g' est négative sur $I \cap]-\infty, a]$ et positive sur $I \cap [a, +\infty[$. La fonction g admet donc un minimum en a égal à $g(a) = 0$. Ceci montre que la fonction g est positive sur I et donc que

$$\forall x \in I, f(x) \geq f'(a)(x - a) + f(a).$$

On a montré que \mathcal{C}_f est au-dessus de (T_a) sur I .

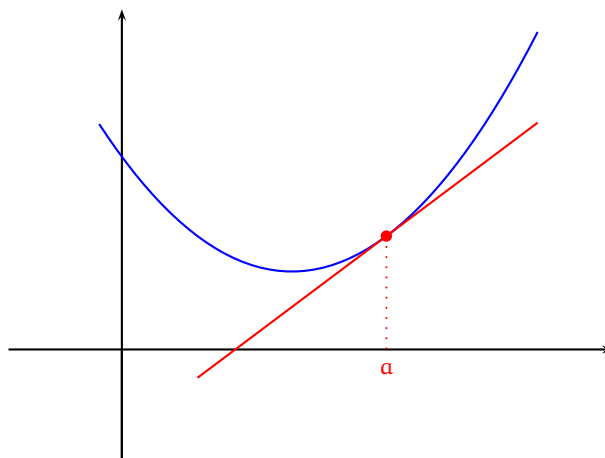
Commentaire 1. Si de plus, f est de classe C^1 sur I , on peut aussi constater que pour $x \in I$,

$$f(x) - (f'(a)(x - a) + f(a)) = (f(x) - f(a)) - f'(a)(x - a) = \int_a^x (f'(t) - f'(a)) dt$$

et vérifier que cette intégrale est positive en discutant suivant le fait que $x \geq a$ ou $x \leq a$.

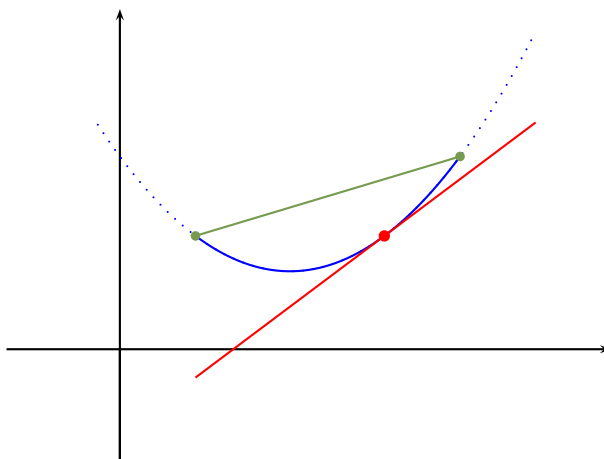
Commentaire 2. Dans le cas où f est strictement convexe, en adaptant la démonstration ci-dessus, on montre que \mathcal{C}_f est strictement au-dessus de (T_a) sur $I \setminus \{a\}$.

Commentaire 3. Enfin, si f est concave sur I (resp. strictement concave sur I), \mathcal{C}_f est au-dessous de (T_a) sur I (resp. strictement au-dessous de (T_a) sur $I \setminus \{a\}$).



5) Inégalités de convexité

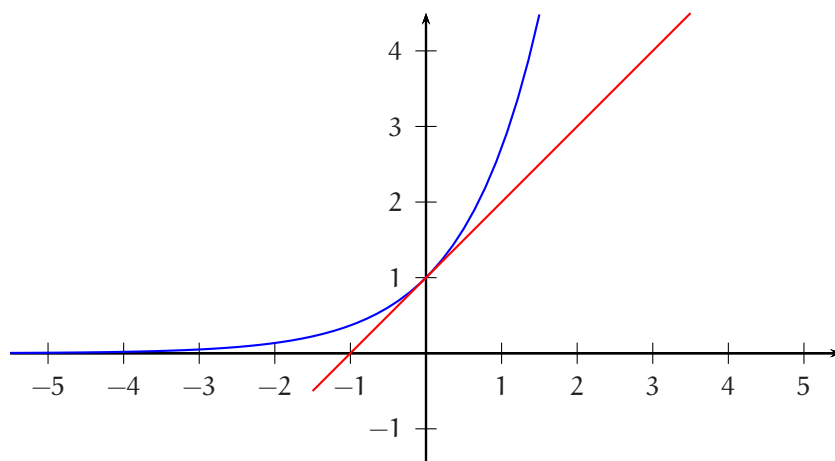
De ce qui précède, on a l'habitude de déduire que « le graphe d'une fonction convexe est au-dessus de ses tangentes et au-dessous de ses cordes » (étant entendu que le graphe est au-dessus de sa tangente sur I tout entier et au-dessous de la corde joignant les points $(a, f(a))$ et $(b, f(b))$ sur le segment $[a, b]$ uniquement).



Cette constatation explicitement utilisée fournit des inégalités appelées « inégalités de convexité ». On donne ci-dessous un certain nombre d'inégalités de convexité classique à connaître.

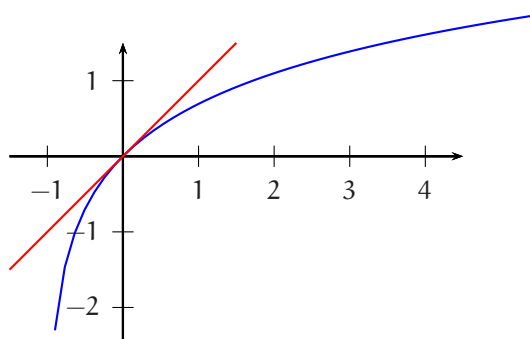
- La fonction exponentielle est strictement convexe sur \mathbb{R} car sa dérivée seconde à savoir $x \mapsto e^x$, est strictement positive sur \mathbb{R} . Son graphe est donc au-dessus de sa tangente en $(0, e^0) = (0, 1)$ sur \mathbb{R} et strictement au-dessus sur \mathbb{R}^* . Ceci fournit

$$\forall x \in \mathbb{R}, e^x \geq 1 + x \text{ et } \forall x \in \mathbb{R}^*, e^x > 1 + x.$$



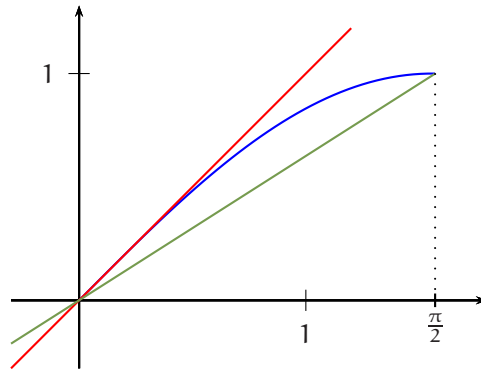
- La fonction $x \mapsto \ln(1+x)$ est strictement concave sur $] -1, +\infty[$ car sa dérivée seconde à savoir $x \mapsto -\frac{1}{(1+x)^2}$, est strictement négative sur $] -1, +\infty[$. Son graphe est donc au-dessous de sa tangente en $(0, \ln 1) = (0, 0)$ sur $] -1, +\infty[$ et strictement au-dessous sur $] -1, 0[\cup] 0, +\infty[$. Ceci fournit

$$\forall x \in] -1, +\infty[, \ln(1+x) \leq x \text{ et } \forall x \in] -1, 0[\cup] 0, +\infty[, \ln(1+x) < x.$$



- La fonction $x \mapsto \sin x$ est strictement concave sur $\left]0, \frac{\pi}{2}\right[$ car sa dérivée seconde à savoir $x \mapsto -\sin x$, est strictement négative sur $\left]0, \frac{\pi}{2}\right[$. Son graphe est donc au-dessous de sa tangente en $(0, \sin 0) = (0, 0)$ sur $\left]0, \frac{\pi}{2}\right[$ et strictement au-dessous sur $\left]0, \frac{\pi}{2}\right[$ et son graphe est au-dessus de sa corde joignant les points $(0, 0)$ et $\left(\frac{\pi}{2}, 1\right)$ sur $\left]0, \frac{\pi}{2}\right[$. Ceci fournit entre autre

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



- Signalons enfin l'inégalité usuelle entre la moyenne géométrique et la moyenne arithmétique de n nombres positifs. Soient $n \geq 2$ puis $(x_1, \dots, x_n) \in]0, +\infty[^n$. La fonction \ln est concave sur $]0, +\infty[$ et donc

$$\frac{1}{n} \ln(x_1) + \dots + \frac{1}{n} \ln(x_n) \leq \ln\left(\frac{1}{n}x_1 + \dots + \frac{1}{n}x_n\right),$$

ce qui s'écrit encore

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

et finalement

$$\sqrt[n]{x_1 \dots x_n} \leq \frac{x_1 + \dots + x_n}{n}.$$

Cette inégalité reste claire quand l'un des x_i est nul et donc

$$\forall n \geq 2, \forall (x_1, \dots, x_n) \in [0, +\infty[^n, \sqrt[n]{x_1 \dots x_n} \leq \frac{x_1 + \dots + x_n}{n}.$$

La moyenne géométrique de n nombres est toujours inférieure ou égale à la moyenne arithmétique de ces n nombres.