

CH1 : Ensembles et Fonctions convexes

Dans ce chapitre, on va étudier la notion de convexité ; la convexité joue un rôle très important, dans l'étude des problèmes de minimisation (unicité de la solution).

1) Ensemble convexe

1.1 Définition :

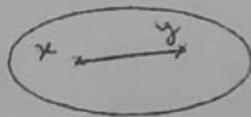
Un ensemble S non vide, $S \subseteq \mathbb{R}^n$, est dit convexe si et seulement si :

$$\left. \begin{array}{l} \forall x, y \in S \\ \forall \lambda \in [0, 1] \end{array} \right\} \Rightarrow \lambda x + (1-\lambda)y \in S$$

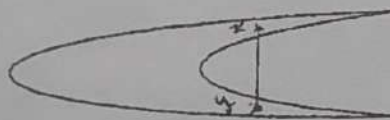
*on remarque que $\lambda \geq 0$
 donc $\lambda + (1-\lambda) = 1$
 $\sum \text{coefs} = 1 \quad \forall \lambda \geq 0$*

Remarque 1 :

De la définition 1.1, on peut dire que S est un ensemble convexe si et seulement si, pour deux points quelconques x et y pris dans S , ~~le~~ le segment $[x, y]$ tout entier est contenu dans S , (voir FIG1).



Ensemble convexe



Ensemble non convexe

FIG1

1.2 Définition :

Etant donnés p points de \mathbb{R}^n , x^1, x^2, \dots, x^p , on dit que $x \in \mathbb{R}^n$ est combinaison convexe de ces points, s'il existe des coefficients $\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_p$ ($\mu_i \geq 0, \forall i = 1, \dots, p$) tels que :

$$x = \mu_1 x^1 + \mu_2 x^2 + \dots + \mu_p x^p = \sum_{i=1}^p \mu_i x^i \quad \text{et} \quad \sum_{i=1}^p \mu_i = 1$$

Proposition 1 :

Un ensemble $S \subseteq \mathbb{R}^n$ est convexe si et seulement si tout point combinaison convexe de points de S est dans S .

Preuve :

La démonstration découle de la définition 1.1.

1.3 Définition :

On appelle enveloppe convexe de S , notée $\text{conv}(S)$, l'ensemble des points de \mathbb{R}^n qui sont combinaison convexe de points de S .

Remarque 2 :

Il découle de la définition 1.3 que S est convexe si et seulement $S \equiv \text{conv}(S)$.

Propriété :

L'intersection d'un nombre fini quelconque d'ensembles convexes est convexe

Preuve :

Soient A_1, \dots, A_n ensembles convexes tels que $A_i \subseteq \mathbb{R}^n, i = 1, \dots, n$ avec $n \in \mathbb{N}$.

Soit $B = \bigcap_{i=1}^n A_i$ intersection finie d'ensembles convexes $A_i, i = 1, \dots, n$

Montrons que B est un ensemble convexe :

B est un ensemble convexe ssi $\forall x, y \in B$ et $\forall \lambda \in [0, 1] \Rightarrow \lambda x + (1-\lambda)y \in B$

Par hypothèse, on a :

$$x \in B \Leftrightarrow x \in \bigcap_{i=1}^n A_i \Rightarrow x \in A_i \quad \forall i = 1, \dots, n$$

$$y \in B \Leftrightarrow y \in \bigcap_{i=1}^n A_i \Rightarrow y \in A_i \quad \forall i = 1, \dots, n$$

or A_i convexe $\Rightarrow \lambda x + (1-\lambda)y \in A_i \quad \forall i = 1, \dots, n \Rightarrow \lambda x + (1-\lambda)y \in \bigcap_{i=1}^n A_i = B$ d'où B est un ensemble convexe.

II) Fonction convexe

2.1 Définition :

On dit qu'une fonction $f : S \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ définie, sur S ensemble convexe, est convexe, si elle vérifie :

$$\forall x, y \in S \text{ et } \forall \lambda \in [0, 1] : f(\lambda x + (1-\lambda)y) \leq \lambda f(x) + (1-\lambda)f(y)$$

Remarque 3 :

f est dite strictement convexe, si l'inégalité stricte est toujours vérifiée, ie

$$\forall x, y \in S \text{ et } \forall \lambda \in [0, 1] : f(\lambda x + (1-\lambda)y) < \lambda f(x) + (1-\lambda)f(y)$$

Nous dirons que : f est concave si $-f$ est convexe

f est affine (linéaire) si f est à la fois convexe et concave

$$- f(\lambda x + (1-\lambda)y) \geq -(\lambda f(x) + (1-\lambda)f(y))$$

2.2 Définition :

L'épigraphe d'une fonction f noté $\text{épi}(f)$ est l'ensemble :

$$\text{épi}(f) = \{ (\mu, x) / f(x) \leq \mu, x \in \mathbb{R}^n, \mu \in \mathbb{R} \} \subseteq \mathbb{R}^* \times \mathbb{R}^n \approx \mathbb{R}^{n+1}$$

Théorème:

Une combinaison linéaire à coefficients positifs de fonctions convexes est une fonction convexe.

Preuve : (voir TD)

Etudions la convexité, pour le cas d'une fonction à une seule variable.

Soit $f : I \subseteq \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ où I est un intervalle contenu dans \mathbb{R} .

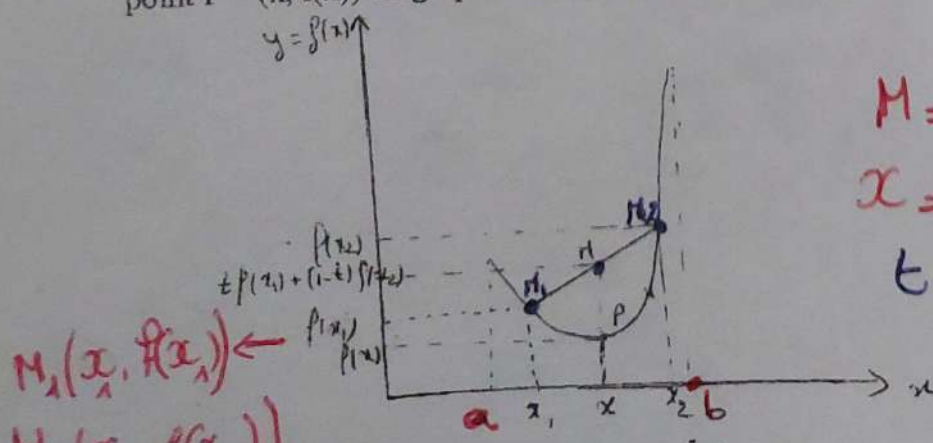
2.3 Définition :

Une fonction f définie, dans un intervalle I , est dite convexe dans I si :

$$\forall x_1, x_2 \in I \text{ et } \forall \lambda \in [0, 1] : f(\lambda x_1 + (1-\lambda)x_2) \leq \lambda f(x_1) + (1-\lambda)f(x_2)$$

2.4 Interprétation géométrique :

Géométriquement, une fonction f définie dans un intervalle $I = [a, b], a < b$, est dite convexe, si pour tout couple de points $M_1 = (x_1, f(x_1)), M_2 = (x_2, f(x_2))$ de son graphe, tout point $P = (x, f(x))$ du graphe d'abscisse $x \in [x_1, x_2]$ est au dessous du segment M_1M_2



$$M_1(x_1, f(x_1)) \leftarrow$$

$$M_2(x_2, f(x_2))$$

$$M = (x, t f(x_1) + (1-t) f(x_2))$$

$$x = \lambda x_1 + (1-\lambda) x_2$$

$$t = \lambda$$

Un point du segment M_1M_2 peut être caractérisé par le rapport $t = (MM_2) / (M_1M_2)$, $0 \leq t \leq 1$.
 Les coordonnées de M étant $(x = tx_1 + (1-t)x_2, tf(x_1) + (1-t)f(x_2))$, d'après le graphe, on a bien
 $f(x) = f(tx_1 + (1-t)x_2) \leq tf(x_1) + (1-t)f(x_2)$.

La définition 2.3 est équivalente à la propriété suivante :

Propriété :

x_1, x_2, \dots, x_n étant des points quelconques de I et $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ des nombres pris dans $[0, 1]$ tels que $\alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_n = 1$, on a $f(\alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_n x_n) \leq \alpha_1 f(x_1) + \dots + \alpha_n f(x_n)$

Proposition 1 :

Pour qu'une fonction f dérivable, sur un intervalle I , soit convexe, il faut et il suffit que la dérivée f' soit une fonction croissante.

Corollaire 1 :

Si une fonction f est dérivable jusqu'à l'ordre 2, sur un intervalle I , et a une dérivée seconde positive ou nulle, la fonction est convexe.

Preuve :

$f''(x) \geq 0 \forall x, x \in I$, f' est croissante et d'après la proposition f est une fonction convexe.

Remarque 4 :

Dans les mêmes hypothèses que le corollaire 1, $f''(x) \leq 0 \forall x, x \in I$, la fonction est concave.

Proposition 2 :

Soit $f : I \subseteq \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction continue, f est convexe sur I , si et seulement si :

$$\forall x_1, x_2 \in I \quad f\left(\frac{x_1 + x_2}{2}\right) \leq \frac{1}{2} (f(x_1) + f(x_2))$$