

Optimisation et convexité

Ce cours vous est proposé par Odile Brandière, Université de Paris Sud 11, UFR Jean Monnet et AUNEGe, l'Université Numérique en Économie Gestion.

Table des matières

Introduction.....	2
Fonctions à plusieurs variables concaves ou convexes et optimisation libre.....	3
Fonctions concaves.....	3
Fonctions convexes	4
Exemples à connaître.....	5
Fonctions à plusieurs variables concaves ou convexes – Optimisation sous contrainte.....	6
Références	7

Introduction

Objectif de la leçon : On optimise des fonctions convexes (ou concaves) et différentiables sur des produits d'intervalles. Dans le cadre convexe (ou concave), qui intervient souvent en économie, le problème d'optimisation se trouve très simplifié puisque les conditions du second ordre sont inutiles.

Fonctions à plusieurs variables concaves ou convexes et optimisation libre

Fonctions concaves

Soit $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ définie sur un produit d'intervalles $I_1 \times I_2$. $f(x,y)$ est donc défini pour x appartenant à l'intervalle I_1 et pour y appartenant à l'intervalle I_2 .

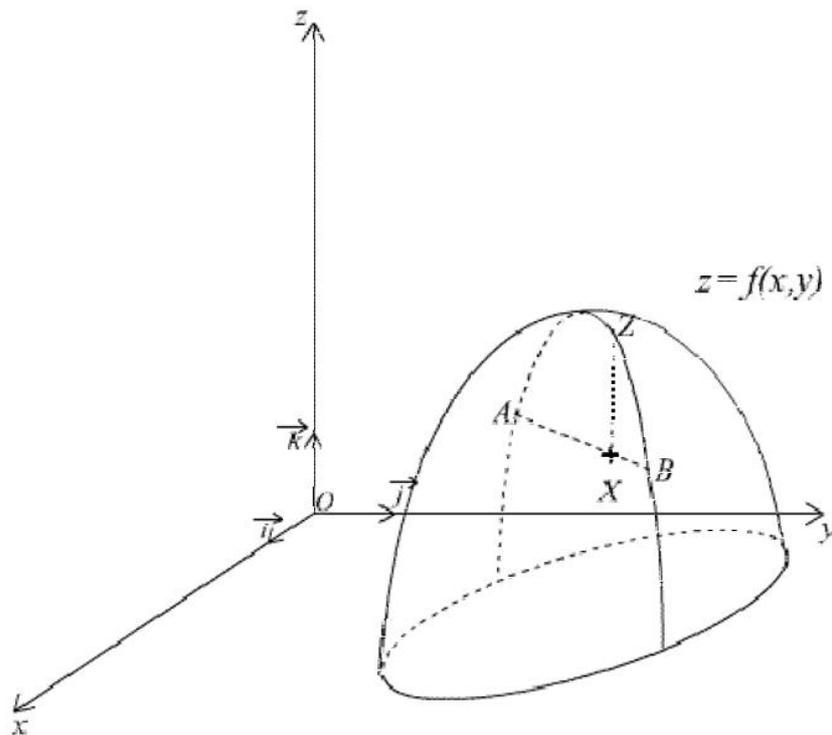
Définition : f est concave sur $I_1 \times I_2$ si et seulement si, pour tous points A et B de $I_1 \times I_2$ et pour tout $t \in [0; 1]$,

$$f(tA + (1 - t)B) \geq tf(A) + (1 - t)f(B)$$

Remarque : Si $t \in [0; 1]$, $X = tA + (1 - t)B \in [A; B] (\subset I_1 \times I_2)$.

Si $t = 0$, $X = B$, si $t = 1$ $X = A$ et si $t = \frac{1}{2}$ X est le milieu de $[A; B]$ et quand t parcourt $[0; 1]$, X parcourt tout le segment $[A; B]$.

On a le dessin suivant :



$A = (x_A; y_A)$, $B = (x_B; y_B)$, $X = tA + (1 - t)B = (tx_A + (1 - t)x_B; ty_A + (1 - t)y_B) = (x; y)$ et Z , le point de la représentation graphique de f d'abscisse x et d'ordonnée y a pour coordonnées $(x = tx_A + (1 - t)x_B; y = ty_A + (1 - t)y_B; f(x,y) = f(tA + (1 - t)B)$.

L'inégalité (1) qui caractérise la concavité de f exprime que Z est au-dessus de X .

Autrement dit, la représentation graphique de f est au-dessus de la corde $[A ; B]$.

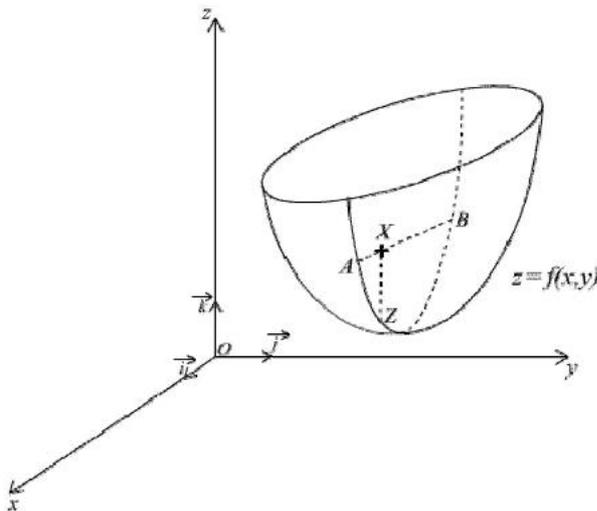
Fonctions convexes

Soit $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ définie sur un convexe $I_1 \times I_2$, où I_1 et I_2 sont deux intervalles de \mathbb{R} .

Définition : f est convexe sur $I_1 \times I_2$ si et seulement si, pour tous points A et B de $I_1 \times I_2$ et pour tout $t \in [0; 1]$,

$$f(tA + (1 - t)B) \leq tf(A) + (1 - t)f(B)$$

On a le dessin suivant :



Ici l'inégalité (2) qui caractérise la convexité de f exprime que Z est en dessous de X .

Autrement dit, la représentation graphique de f est en dessous de la corde $[A; B]$.

Propriété 1 : f est convexe sur $I_1 \times I_2$ si et seulement si $(-f)$ est concave sur $I_1 \times I_2$.

Propriété 2 : Si f_1, f_2, \dots, f_p sont concaves (respectivement convexes) sur un même produit d'intervalles, toute combinaison linéaire de ces fonctions, de la forme

$\alpha_1 f_1 + \alpha_2 f_2 + \dots + \alpha_p f_p$, avec $\alpha_1 \geq 0, \alpha_2 \geq 0, \dots, \alpha_p \geq 0$ est concave (respectivement convexe sur ce même produit d'intervalles).

Ces définitions et ces propriétés se prolongent sur $\mathbb{R}^3, \mathbb{R}^4$.

Sur \mathbb{R}^4 par exemple, f est une fonction de 4 variables définie sur un produit de 4 intervalles, elle prend ses valeurs dans \mathbb{R} et A et B ont 4 coordonnées au lieu de 2.

Exemples à connaître

1- Les fonctions affines. Dans R^2 elles sont de la forme $f(x,y) = ax + by + c$, avec a, b et c réels quelconques. Ces fonctions sont concaves et convexes sur R^2 , on les appelle parfois rectilignes.

Sur IR^3 , on a le même résultat avec les fonctions de la forme $f(x,y,z) = ax + by + cz + d$, on les appelle parfois planes.

Sur IR^4 , on a le même résultat avec les fonctions de la forme $f(x,y,z,t) = ax + by + cz + dt + e...$ (fonctions dites parfois hyperplanes).

Remarque : D'après la propriété 2, si on ajoute à une fonction concave (respectivement convexe) sur un produit d'intervalles une fonction affine, on obtient une fonction concave (respectivement convexe) sur ce même produit d'intervalles.

2- Soit $A = (a_1, \dots, a_n)$ un point quelconque de IR^n et f l'application de IR^n dans IR^n définie par :
 $X = (x_1, x_2, \dots, x_n) \rightarrow |X - A| = \sqrt{(x_1 - a_1)^2 + \dots + (x_n - a_n)^2}$ est convexe.

3- a) $f : (x, y) \rightarrow x^\alpha + by^\beta$ avec $\alpha \in [0; 1], \beta \in [0; 1], a \geq 0$ et $b \geq 0$ est concave sur $] 0; +\infty[\times] 0; +\infty[$.

On peut généraliser à R^3, R^4 . Par exemple $(x,y,z,t) \rightarrow ax^\alpha + by^\beta + cz^\gamma + dt^\delta$ avec α, β, γ et δ réels de $[0; 1]$ et a, b, c, d positifs ou nuls, est concave sur $] 0; +\infty[\times] 0; +\infty[\times] 0; +\infty[\times] 0; +\infty[$.

b) $f : (x, y) \rightarrow ax^\alpha + by^\beta$ avec $\alpha \geq 1, \beta \geq 1$ et $a \geq 0, b \geq 0$ est convexe sur $] 0; +\infty[\times] 0; +\infty[$.

On peut généraliser à R^3, R^4 , Par exemple $(x,y,z,t) \rightarrow ax^\alpha + by^\beta + cz^\gamma + dt^\delta$ avec α, β, γ et δ réels supérieurs à 1 et a, b, c, d positifs et nuls, est convexe sur $] 0; +\infty[\times] 0; +\infty[\times] 0; +\infty[\times] 0; +\infty[$.

4- a) $f : (x,y) \rightarrow x^\alpha y^\beta$ avec $\alpha \geq 0, \beta \geq 0$ et $\alpha + \beta \leq 1$ est concave sur $] 0; +\infty[\times] 0; +\infty[$.

b) $f : (x,y) \rightarrow x^\alpha y^\beta$ avec $\alpha \leq 0$ et $\beta \leq 0$ est convexe sur $] 0; +\infty[\times] 0; +\infty[$.

c) $f : (x,y) \rightarrow x^\alpha y^\beta$ avec $\alpha \leq 0, \beta \geq 1$ et $\alpha + \beta \geq 1$ est convexe sur $] 0; +\infty[\times] 0; +\infty[$.

Ces exemples ne sont pas à savoir par cœur, mais il faut savoir les utiliser astucieusement dans les exercices.

Propriété fondamentale :

Si f est concave et différentiable sur un produit d'intervalles ouverts, alors si X_0 est un point stationnaire de f , f atteint son maximum sur C en X_0 .

Si f est convexe et différentiable sur un produit d'intervalles ouverts, alors si X_0 est un point stationnaire de f , f atteint son minimum sur C en X_0 .

Fonctions à plusieurs variables concaves ou convexes – Optimisation sous contrainte

Dans le cadre convexe le problème de l'optimisation sous contrainte est lui aussi simplifié.

Si (x_0, y_0) est un point stationnaire du Lagrangien correspondant à la valeur λ_0 du multiplicateur de Lagrange, et si $f(x, y) + \lambda_0 g(x, y)$ est concave (respectivement convexe) sur un convexe $I_1 \times I_2$ contenant (x_0, y_0) , alors (x_0, y_0) est un maximum (respectivement minimum) de f sous la contrainte $g(x, y) = 0$.

Références

Comment citer ce cours ?

Mathématiques 2, Odile Brandière, AUNEGe (<http://auneg.fr>), CC – BY NC ND (<http://creativecommons.org/licenses/by-nc-nd/4.0/>).



Cette œuvre est mise à disposition dans le respect de la législation française protégeant le droit d'auteur, selon les termes du contrat de licence Creative Commons Attribution - Pas d'Utilisation Commerciale - Pas de Modification 4.0 International (<http://creativecommons.org/licenses/by-nc-nd/4.0/>). En cas de conflit entre la législation française et les termes de ce contrat de licence, la clause non conforme à la législation française est réputée non écrite. Si la clause constitue un élément déterminant de l'engagement des parties ou de l'une d'elles, sa nullité emporte celle du contrat de licence tout entier.