Université de Versailles Saint-Quentin-En-Yvelines

Master 1 MINT & Master MMM

Cours : Optimisation Année : 2015-2016

Enseignant: T. Z. Boulmezaoud

Contrôle 5 novembre 2015

Exercice 1. Résoudre graphiquement le problème

$$\min f(x, y) = x^2 + y^2, \ (x, y) \in \mathbb{R}^2,$$

sous les contraintes

$$5 - 2x - y \le 0,$$
$$3 - y \le 0.$$

Exercice 2.

1. Soient $f: \mathbb{R}^2 \longrightarrow \mathbb{R}$ une fonction affine et $g: \mathbb{R} \longrightarrow \mathbb{R}$ une fonction convexe. Montrer que $g \circ f$ est convexe.

2. En déduire que la fonction $(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mapsto |x - y|$ est convexe.

3. Soit $h: \mathbb{R}^2 \longrightarrow \mathbb{R}$ définie par $h(x,y) = \frac{1}{2}x^2 + \frac{1}{2}(y-1)^2$. Est-elle conveye?

4. On considère la fonction $J: \mathbb{R}^2 \longrightarrow \mathbb{R}$ définie par

$$J(x,y) = \frac{1}{2}x^2 + \frac{1}{2}(y-1)^2 + |x-y|.$$

et on s'intéresse au problème de minimisation

$$\min_{(x,y)\in\mathbb{R}^2} J(x,y).$$
(1)

(a) Montrer que J est strictement convexe.

(b) Montrer que J est différentiable en tout point $(x,y) \in \mathbb{R}^2$ tel que $x \neq y$ et calculer $\nabla J(x,y)$.

Indication : on peut distinguer les deux cas x > y et x < y.

(c) Montrer que

$$\forall (x,y) \in \mathbb{R}^2, \ J(x,y) \ge \frac{1}{4}(x^2 + y^2) - \frac{1}{2}.$$

- (d) Montrer que le problème de minimisation (1) admet une et une seule solution $(x_0, y_0) \in \mathbb{R}^2$.
- (e) Montrer que nécessairement $x_0 = y_0$. Indication : on peut raisonner par l'absurde et supposer que $x_0 \neq y_0$ et utiliser la condition d'optimalité en (x_0, y_0) .
- (f) En minimisant la fonction $t \in \mathbb{R} \mapsto J(t,t)$ trouver (x_0,y_0) .

Exercice 3. On considère la fonction

$$G(x,y) = \frac{1}{2}(x+y)^2 + (x-y)^2 - 4, \ (x,y) \in \mathbb{R}^2.$$

- 1. Est-elle convexe? Est-elle strictement convexe?
- 2. On considère le problème d'optimisation

$$(\mathscr{P}) \quad \left\{ \begin{array}{l} \min F(x,y), \ (x,y) \in \mathbb{R}^2, \ \text{avec} \\ G(x,y) \ge 0, \\ y \ge 0. \end{array} \right.$$

οù

$$F(x,y) = \frac{1}{2}(x^2 + y^2).$$

On admet dans la suite que ce problème admet au moins une solution globale.

- (a) Est-il un problème convexe?
- (b) Justifier pourquoi toute solution de ce problème doit réaliser les conditions KKT.
- (c) Ecrire les conditions KKT.
- (d) Trouver toutes les solutions globales du problème.

Corrigé de l'exercice 1: Il s'agit de trouver le point le plus proche de l'origine dans le polyèdre défini par les contrainte. On trouve le point Corrigé de l'exercice 2:

- 1. Pour tous $\lambda \in [0,1]$ et $x, y \in \mathbb{R}^2$, on a $q(f(\lambda x + (1-\lambda)y)) = q(\lambda f(x) + (1-\lambda)f(y)) < \lambda q(f(x)) + (1-\lambda)q(f(y)).$
- 2. Il suffit d'appliquer le résultat précédent quand f(x,y) = x y (f est affine) et g(t) = |t| (g est convexe).
- 3. La matrice hessienne de h est l'identité. Elle est donc définie positive en tout point. h est strictement convexe.
- 4. (a) J est la somme d'une fonction strictement convexe et d'une fonction convexe. J est donc strictement convexe.
 - (b) On a J(x,y) = h(x,y) + g(f(x,y)) avec g(t) = |t| et f(x,y) = x y. h et f sont polynomiales donc différentiables en tout point de \mathbb{R}^2 . La fonction g est dérivable sur \mathbb{R}^* . Par composition, h est différentiable en tout point $(x,y) \in \mathbb{R}^2$ tel que $f(x,y) \neq 0$. De plus,

$$\frac{\partial J}{\partial x}(x,y) = \frac{\partial h}{\partial x}(x,y) + \frac{\partial f}{\partial x}(x,y)g'(f(x,y)),$$
$$\frac{\partial J}{\partial y}(x,y) = \frac{\partial h}{\partial y}(x,y) + \frac{\partial f}{\partial y}(x,y)g'(f(x,y)).$$

Puisque g'(t) = signe(t), on a

$$\frac{\partial J}{\partial x}(x,y) = x + \text{signe}(x-y), \ \frac{\partial J}{\partial y}(x,y) = y - 1 - \text{signe}(x-y).$$

- (c) On a $J(x,y) \left[\frac{1}{4}(x^2 + y^2) \frac{1}{2}\right] = \frac{1}{4}x^2 + \frac{1}{4}(y-2)^2 \ge 0$.
- (d) J est continue $sur \mathbb{R}^2$. D'après l'inégalité précédente $\lim_{\|(x,y)\| \to +\infty} J(x,y) = +\infty$. Donc J admet un minumum $sur \mathbb{R}^2$. Ce minimum est unique car J est strictement convexe.
- (e) Si $x_0 \neq y_0$, J est différentiable en (x_0, y_0) et forcément $\nabla J(x_0, y_0) = 0$, c'est-à-dire $x_0 + \text{signe}(x_0 y_0) = 0$ et $y_0 1 \text{signe}(x_0 y_0) = 0$. Si $x_0 < y_0$ alors $x_0 = 1$ et $y_0 = 0$ ce qui est absurde car $x_0 > y_0$. Si $x_0 > y_0$, $x_0 = -1$ et $y_0 = 2 > x_0$, ce qui est aussi absurde.
- (f) Puisque nécessairement $y_0 = x_0$, on a forcément $\min_{(x,y)\in R^2} J(x,y) = J(x_0,y_0) = J(x_0,x_0)$. Forcément x_0 réalise aussi le minimum de $t \mapsto J(t,t) = \frac{1}{2}t^2 + \frac{1}{2}(t-1)^2$ dont le minimum est atteint en t=1/2.

Corrigé de l'exercice 3:

- 1. On a $D^2G(x,y)=\begin{pmatrix} 3 & -1 \\ -1 & 3 \end{pmatrix}$. Les valeurs propres de cette matrices sont strictement positives car $\lambda_1+\lambda_2=6>0,\ \lambda_1\lambda_2=8>0.$ D^2G est donc DP en tout point et G est strictement convexe.
- 2. (a) Bien que F est convexe le programme n'est pas convexe car la contrainte s'écrit $-G(x) \leq 0$ et -G est concave mais pas convexe (car non affine) (le domaine admissible n'est pas convexe).
 - (b) Soit (x_0, y_0) un point solution. Si $y_0 > 0$ et $G(x_0, y_0) > 0$, le point est à l'intérieur du domaine admissibilité. La condition d'optimalité s'écrit $\nabla F(x_0, y_0) = 0$ et les conditions KKT aussi. Si par contre $y_0 = 0$ ou $G(x_0, y_0) = 0$ on montre facilement que le point est qualifié.
 - (c) Les conditions KKT s'écrivent :

$$\left(\begin{array}{c} x \\ y \end{array}\right) - \lambda_1 \left(\begin{array}{c} 3x - y \\ 3y - x \end{array}\right) + \lambda_2 \left(\begin{array}{c} 0 \\ -1 \end{array}\right) = \left(\begin{array}{c} 0 \\ 0 \end{array}\right).$$

avec $\lambda_1 \geq 0$, $\lambda_2 \geq 0$, $(x,y) \in C$ et $\lambda_1 G(x,y) = 0$, $\lambda_2 y = 0$. On distingue trois cas

- Si G(x,y) > 0, alors $\lambda_1 = 0$. D'où x = 0 et $y = \lambda_2$. Puisque $\lambda_2 y = 0$, on a y = 0. D'où (x,y) = (0,0). Ce n'est pas un point admissible.
- Si y = 0 et G(x, y) = 0, alors $x^2 = \frac{8}{3}$, $(1 3\lambda_1)x = 0$ et $x\lambda_1 \lambda_2 = 0$. D'où, $\lambda_1 = 1/3$, $x = 3\lambda_2 \le 0$. Soit $x = 2\sqrt{2/3}$, y = 0, $\lambda_1 = 1/3$, $\lambda_2 = 2\frac{\sqrt{2}}{3\sqrt{3}}$.
- Si y > 0 et G(x, y) = 0, alors nécessairement $\lambda_2 = 0$ et $(1 3\lambda_1)x + \lambda_1 y = 0$, $\lambda_1 x + (1 3\lambda_1)y = 0$.

Puisque $(x,y) \neq (0,0)$, le déterminant de ce système s'annule :

$$(3\lambda_1 - 1)^2 - \lambda_1^2 = (2\lambda_1 - 1)(4\lambda_1 - 1) = 0,$$

D'où $\lambda_1 = 1/2 \ ou \ \lambda_1 = 1/4.$

- $Si \lambda_1 = 1/2$, x = y et $G(x, y) = 2x^2 4 = 0$. D'où $x = y = \sqrt{2}$.
- $Si \lambda_1 = 1/4$, x = -y et $G(x, y) = 4x^2 4 = 0$. D'où x = -1 et y = 1.

On compare donc les valeurs aux trois points réalisant les conditions KKT: $f(2\sqrt{2/3},0) = \frac{4}{3}$, $f(\sqrt{2},\sqrt{2}) = 2$, f(-1,1) = 1. Le minimum global est atteint en (-1,1).