

FEUILLE D'EXERCICES N°9

Optimisation sous contraintes

Démonstrations de cours

Les exercices de cette section **ne seront pas** traités en TD, les corrigés se trouvant dans le polycopié. Les exercices marqués ♣ sont exigibles au partiel et à l'examen.

♣ Exercice 1 – Unicité de la solution

Module B₄ – Propositions 1 et 5

Soient $\mathcal{A} \subset \mathcal{X}$ un ensemble et $f : \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction strictement convexe. On considère le problème d'optimisation sous contraintes

$$\text{Minimiser } f(x) \text{ sous les contraintes } x \in \mathcal{A} \quad (\mathcal{P})$$

- (a) On suppose que \mathcal{A} est convexe. Supposons que (\mathcal{P}) admet deux solutions x_1 et x_2 . Montrer que $x_1 = x_2$.
Indication : on pourra s'intéresser à $f((x_1 + x_2)/2)$.
- (b) On suppose que \mathcal{A} est ouvert et que f est différentiable. Supposons que (\mathcal{P}) admet une solution x^* . Montrer que x^* est minimiseur local de f . En déduire que x^* est point critique de f , puis que (\mathcal{P}) admet au plus une solution.

♣ Exercice 2 – Inéquation variationnelle dans le cas convexe

Module B₄ – Proposition 11

Soient $\mathcal{C} \subset \mathcal{X}$ un ensemble convexe et $f : \mathcal{C} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction convexe GATEAUX-différentiable.

- (a) On suppose que (\mathcal{P}_c) admet une solution x^* . Soit $x \in \mathcal{C}$ et $t \in]0; 1]$. En utilisant la convexité de \mathcal{C} , justifier que

$$f(x^*) \leq f(tx + (1-t)x^*) = f(x^* + t(x - x^*))$$

En déduire que
$$\frac{f(x^* + t(x - x^*)) - f(x^*)}{t} \geq 0$$

puis montrer que
$$\forall x \in \mathcal{C}, \quad f'(x^*; x - x^*) \geq 0$$

- (b) On suppose qu'il existe $x^* \in \mathcal{C}$ tel que $f'(x^*; x - x^*) \geq 0$ pour tout $x \in \mathcal{C}$. Justifier que

$$\forall x \in \mathcal{C}, \quad f(x) = f(x^* + 1 \times (x - x^*)) \geq f(x^*) + 1 \times f'(x^*; x - x^*)$$

En déduire que x^* est solution de (\mathcal{P}_c) .

Exercices fondamentaux

Exercice 3 – Étude de fonctions : optimisation sous contraintes

Déterminer les solutions $t^* \in \mathbb{R}$

des problèmes suivants en réalisant une étude de fonctions. Que vaut $f'(t^*)$?

- (a) Minimiser $f(t) = t^2$ sous les contraintes $1 \leq t \leq 2$
- (b) Minimiser $f(t) = t^2$ sous les contraintes $-1 \leq t \leq 2$
- (c) Minimiser $f(t) = -t^2$ sous les contraintes $-1 \leq t \leq 2$
- (d) Minimiser $f(t) = t^2$ sous les contraintes $|t| \geq 5$

Exercice 4 – Variables d'écart

Soient $f : \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R}$ et $h_j : \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R}$ des fonctions, avec $j \in \llbracket 1; m \rrbracket$. On considère les deux problèmes d'optimisation sous contraintes suivantes :

$$\text{Minimiser } f(x) \text{ sous les contraintes } \begin{cases} h_1(x) \leq 0 \\ \vdots \\ h_m(x) \leq 0 \end{cases} \quad (\mathcal{P}_{ci})$$

et

$$\text{Minimiser } F(x, \varepsilon_1, \dots, \varepsilon_m) = f(x) \text{ sous les contraintes } \begin{cases} h_1(x) + \varepsilon_1^2 = 0 \\ \vdots \\ h_m(x) + \varepsilon_m^2 = 0 \end{cases} \quad (\mathcal{P}_{ce})$$

- (a) Montrer que tout point $(x, \varepsilon_1, \dots, \varepsilon_m)$ est admissible pour le problème (\mathcal{P}_{ce}) si et seulement si $h_j(x) \leq 0$ pour tout $j \in \llbracket 1; m \rrbracket$, et si et seulement si

$$\forall j \in \llbracket 1; m \rrbracket, \quad |\varepsilon_j| = \sqrt{-h_j(x)}$$

- (b) Montrer que $(x^*, \varepsilon_1^*, \dots, \varepsilon_m^*)$ est une solution du problème (\mathcal{P}_{ce}) si et seulement si

$$\forall j \in \llbracket 1; m \rrbracket, \quad h_j(x^*) \leq 0, \quad |\varepsilon_j^*| = \sqrt{-h_j(x^*)}$$

et que x^* est solution du problème (\mathcal{P}_{ci}) .

Compléments**Exercice 5 – Optimisation linéaire**

On considère le problème suivant :

$$\text{Minimiser } f(x, y) = x - y \text{ sous les contraintes } \begin{cases} x \leq 4 \\ x + y \geq 2 \\ y \leq 5 \\ (x, y) \in (\mathbb{R}^+)^2 \end{cases} \quad (\mathcal{P}_{ci})$$

- (a) Représenter graphiquement l'ensemble admissible.
 (b) Tracer les lignes de niveaux $\{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid f(x, y) = c\}$ avec $c \in \{-1, 0, 1\}$. Que peut-on conjecturer quant à la solution optimale ?
 (c) Montrer que le problème (\mathcal{P}_{ci}) est équivalent au problème suivant :

$$\text{Minimiser } J(x, y, \varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3) = -5 + x + \text{varepsilonpsilon}_3 \text{ sous les contraintes } \begin{cases} x + \varepsilon_1 = 4 \\ -x - y + \varepsilon_2 = -2 \\ y + \varepsilon_3 = 5 \\ (x, y, \varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3) \in (\mathbb{R}^+)^5 \end{cases}$$

- (d) En déduire la solution optimale du problème (\mathcal{P}_{ci}) .

*** Exercice 6 – Pénalisation**

Soit $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ et $(g_i)_{1 \leq i \leq p}$ des fonctions convexes et différentiables. On considère le problème suivant :

$$\text{Minimiser } f(x) \text{ sous les contraintes } g_i(x) \leq 0 \text{ pour tout } i \in \llbracket 1; p \rrbracket \quad (\mathcal{P}_{ci})$$

On suppose que ce problème est réalisable et admet une solution x^* . On définit les fonctions suivantes :

$$\Xi : \begin{cases} \mathbb{R}^n & \rightarrow & \mathbb{R} \\ x & \mapsto & \sum_{i=1}^p \left(\max(0, g_i(x)) \right)^2 \end{cases} \quad \text{et} \quad \forall k \in \mathbb{N}, \quad f_k = f + k \Xi$$

- (a) Montrer que f_k est convexe pour tout $k \in \mathbb{N}$.
- (b) Soit $x \in \mathbb{R}^n$. Déterminer la limite de $(f_k(x))_{k \in \mathbb{N}}$.
- (c) On suppose que f est fortement convexe de module $\alpha > 0$. Justifier que les f_k admettent un unique minimiseur, que l'on note x_k .
- (d) Montrer que
$$\forall k \in \mathbb{N}, \quad f(x_k) \leq f(x^*)$$
En déduire que $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$ admet une sous-suite qui converge, de limite notée \tilde{x} .
- (e) On admet que \tilde{x} est un point admissible pour le problème (\mathcal{P}_{ci}) . En déduire que \tilde{x} est solution de (\mathcal{P}_{ci}) .