

---

**Examen d'analyse convexe approfondie**


---

La qualité de la rédaction sera prise en compte dans la notation (en particulier, vous ferez attention à bien donner les hypothèses des théorèmes invoqués). Toutes les questions peuvent être traitées en admettant les résultats des questions précédentes.

L'espace  $\mathbb{R}^n$  est muni du produit scalaire et de la norme euclidienne canoniques et est identifié à son dual. Le sous-différentiel d'une fonction  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \overline{\mathbb{R}}$  en un point est considéré comme un sous-ensemble de  $\mathbb{R}^n$ , et la transformée de Legendre-Fenchel de  $f$  comme une fonction sur  $\mathbb{R}^n$ .

**Exercice 1.** Soient  $g_1, \dots, g_k : \mathbb{R}^n \rightarrow \overline{\mathbb{R}}$  des fonctions convexes, semi-continue inférieurement et propres. On considère le problème de minimisation suivant, où l'on suppose le minimum atteint :

$$P := \min_{z \in \mathbb{R}^n} g_1(z) + \dots + g_k(z).$$

On suppose de plus qu'il existe un point  $z_0 \in \mathbb{R}^n$  où les fonctions  $g_1, \dots, g_k$  sont continues.

1. Justifier que pour tous  $z, w_i \in \mathbb{R}^n$ ,  $g_i(z) + g_i^*(w_i) \geq \langle z | w_i \rangle$ . En déduire que  $P \geq D$  où  $D := \sup \left\{ -\sum_{1 \leq i \leq k} g_i^*(w_i) \mid w_1, \dots, w_k \in \mathbb{R}^n \text{ tq } \sum_{i=1}^k w_i = 0 \right\}$ .
2. Soit  $\bar{z}$  un point réalisant le minimum dans la définition de  $P$ . Justifier l'existence de  $\bar{w}_1, \dots, \bar{w}_k \in \mathbb{R}^n$  tels que pour  $1 \leq i \leq k$ ,  $\bar{w}_i \in \partial g_i(\bar{z})$  et tels que  $\bar{w}_1 + \dots + \bar{w}_k = 0$ .
3. En utilisant l'égalité de Fenchel-Young, démontrer que  $-\sum_{1 \leq i \leq k} g_i^*(\bar{w}_i) = P$ . En déduire la dualité forte :  $P = D$ .

**Exercice 2.** Soient  $f_1, \dots, f_k : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  convexes  $\mathcal{C}^1$  et soit  $f : x \in \mathbb{R}^n \mapsto \max_{1 \leq i \leq k} f_i(x)$ . Soit  $x_0$  un point de  $\mathbb{R}^n$  tel que  $f(x_0) = f_1(x_0) = \dots = f_k(x_0)$ . On souhaite démontrer que

$$\partial f(x_0) = \text{conv}(\{w_i \mid 1 \leq i \leq k\}) \text{ où } w_i = \nabla f_i(x_0). \quad (1)$$

On pose  $K := \text{conv}(\{w_i \mid 1 \leq i \leq k\})$ .

4. Montrer que pour  $1 \leq i \leq k$ ,  $w_i$  appartient à  $\partial f(x_0)$ . En déduire que  $K \subseteq \partial f(x_0)$ .

**Rappels.** Étant donné  $X \subseteq \mathbb{R}^n$ , on pose  $h_X : y \in \mathbb{R}^n \mapsto \sup_{x \in X} \langle x | y \rangle$ . On rappelle que :

- Soient  $C, D$  convexes fermés. Alors  $C \subseteq D$  si et seulement si  $h_C \leq h_D$ .
- Si  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  est convexe et continue en  $x_0$ , alors  $\forall v \in \mathbb{R}^n$ ,  $f^+(x_0; v) = h_{\partial f(x_0)}(v)$ .

5. Justifier les égalités et inégalités suivantes, en conclure que  $\partial f(x_0) \subseteq K$  :

$$\forall v \in \mathbb{R}^n, h_{\partial f(x_0)}(v) = f^+(x_0; v) \leq \max_{1 \leq i \leq k} f_i^+(x_0; v) = \max_{1 \leq i \leq k} \langle w_i | v \rangle = h_K(v).$$

6. *Application.* Soient  $w_1, \dots, w_k \in \mathbb{R}^n$  et  $f_i(x) := \langle w_i | x \rangle$ . En utilisant l'égalité (1), démontrer l'équivalence entre les deux assertions suivantes :

$$(P_1) \quad \forall x \in \mathbb{R}^n, f(x) = \max_{1 \leq i \leq k} \langle w_i | x \rangle \geq f(0)$$

$$(P_2) \quad \exists \lambda_1, \dots, \lambda_k \geq 0 \text{ tq } \sum_{1 \leq i \leq k} \lambda_i = 1 \text{ et } \sum_{1 \leq i \leq k} \lambda_i w_i = 0.$$

**Problème.** Soit  $\varepsilon > 0$ . On appelle  $\varepsilon$ -sous-différentiel d'une fonction  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \overline{\mathbb{R}}$  en un point  $x_0$  de  $\text{dom}(f)$  l'ensemble

$$\partial_\varepsilon f(x_0) = \{s \in \mathbb{R}^n \mid \forall x \in \mathbb{R}^n, f(x) + \varepsilon \geq f(x_0) + \langle s|x - x_0 \rangle\}.$$

7. Soit  $x_0 \in \text{dom}(f)$ . Montrer que  $s \in \partial_\varepsilon f(x_0)$  si et seulement si  $f(x_0) + f^*(s) \leq \langle s|x_0 \rangle + \varepsilon$ .  
En déduire que l'ensemble  $\partial_\varepsilon f(x_0)$  est convexe et fermé.

On suppose désormais que  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \overline{\mathbb{R}}$  est convexe, sci et propre et que  $x_0 \in \text{dom}(f)$ .

8. Justifier que  $f(x_0) = \sup_{s \in \mathbb{R}^n} \langle s|x_0 \rangle - f^*(s)$ . En déduire que pour tout  $\varepsilon > 0$ ,  $\partial_\varepsilon f(x_0) \neq \emptyset$ .

L'objectif des quatre questions suivantes est de démontrer l'énoncé suivant, qui établit un lien entre le  $\varepsilon$ -sous-différentiel et le sous-différentiel usuel :

**Théorème (Brønsted-Rockafellar).** Soit  $x_0$  un point de  $\text{dom}(f)$ ,  $s_0 \in \partial_\varepsilon f(x_0)$  où  $\varepsilon > 0$ . Alors il existe  $x_\varepsilon \in \text{dom}(f)$  et  $s_\varepsilon \in \partial f(x_\varepsilon)$  tels que  $\|x_\varepsilon - x_0\| \leq \sqrt{\varepsilon}$  et  $\|s_\varepsilon - s_0\| \leq \sqrt{\varepsilon}$ .

Pour les quatre questions suivantes, on fixe  $x_0 \in \text{dom}(f)$  et  $s_0 \in \partial_\varepsilon f(x_0)$ .

9. On pose  $g(x) = f(x) - \langle s_0|x \rangle$ . Déduire de  $s_0 \in \partial_\varepsilon f(x_0)$  que  $g(x_0) \leq \inf g + \varepsilon$ .  
10. Soit  $h(x) = g(x) + \sqrt{\varepsilon} \|x - x_0\|$  et soit  $x_\varepsilon$  un minimiseur de  $h$  sur  $\mathbb{R}^n$ . Justifier les inégalités

$$\inf g + \sqrt{\varepsilon} \|x_\varepsilon - x_0\| \leq g(x_\varepsilon) + \sqrt{\varepsilon} \|x_\varepsilon - x_0\| \leq g(x_0).$$

En déduire que  $\|x_\varepsilon - x_0\| \leq \sqrt{\varepsilon}$ .

11. En utilisant l'optimalité de  $x_\varepsilon$  (c-à-d.  $x_\varepsilon \in \arg \min_{\mathbb{R}^n} h$ ), démontrer qu'il existe  $s_\varepsilon \in \partial f(x_\varepsilon)$  et  $r_\varepsilon \in \partial \ell(x_\varepsilon)$  où  $\ell(x) = \sqrt{\varepsilon} \|x - x_0\|$  tels que  $s_\varepsilon - s_0 + r_\varepsilon = 0$ .  
12. Démontrer que  $\ell$  est  $\sqrt{\varepsilon}$ -Lipschitz. En partant de la définition de  $r_\varepsilon \in \partial \ell(x_\varepsilon)$ , en déduire que  $\|r_\varepsilon\| \leq \sqrt{\varepsilon}$ . Conclure la démonstration du théorème de Brønsted-Rockafellar.

On donne maintenant une application de ce théorème.

13. Soit  $x_0 \in \text{dom}(f)$ . Déduire de 8. et du théorème de Brønsted-Rockafellar que pour  $\varepsilon > 0$ , il existe  $x_\varepsilon$  tel que  $\partial f(x_\varepsilon) \neq \emptyset$  et  $\|x_0 - x_\varepsilon\| \leq \sqrt{\varepsilon}$ .  
(En particulier, l'ensemble  $\{x \in \mathbb{R}^n \mid \partial f(x) \neq \emptyset\}$  est dense dans  $\text{dom}(f)$ .)  
14. Soit  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \overline{\mathbb{R}}$  convexe sci minorée telle que l'ensemble  $R = \bigcup_{x \in \mathbb{R}^n} \partial f(x)$  est fermé.  
(i) Démontrer que  $R = \{y \in \mathbb{R}^n \mid \partial f^*(y) \neq \emptyset\}$ , puis par 13. que  $R = \text{dom}(f^*)$ .  
(ii) Montrer que  $x$  est un minimiseur de  $f$  sur  $\mathbb{R}^n$  si et seulement si  $x \in \partial f^*(0)$ .  
(iii) Déduire des deux questions précédentes que  $f$  atteint son minimum sur  $\mathbb{R}^n$ .