

## M1 MMAS - Optimisation

### Interro n°1

*Durée 45mn. Aucun document n'est autorisé.*

#### Exercice 1 (13.5pt)

Soit  $n \in \mathbb{N}$ ,  $n \geq 2$ . On considère l'application  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  telle que

$$\forall x \in \mathbb{R}^n, \quad f(x) = - \sum_{1 \leq i < j \leq n} x_i x_j.$$

1. Montrer que  $f$  s'écrit sous la forme  $f : x \in \mathbb{R}^n \mapsto \frac{1}{2} \langle Ax, x \rangle$  avec  $A \in \mathcal{S}_n(\mathbb{R})$  à identifier.
2. Donner et justifier brièvement la régularité de  $f$ , puis exprimer pour tout  $x \in \mathbb{R}^n$ ,  $\nabla f(x)$  et  $\nabla^2 f(x)$ .
3. La fonction  $f$  est-elle convexe sur  $\mathbb{R}^n$ ? *Indication : pour  $h \in \mathbb{R}^n$ , on pourra s'intéresser à la quantité  $(\sum_{i=1}^n h_i)^2$ .*
4. Le problème  $\inf_{\mathbb{R}^n} f$  est-il bien posé?

On considère l'ensemble  $D = \{x \in \mathbb{R}^n / \sum_{i=1}^n x_i = 1\}$ .

5. Montrer que  $D$  est convexe.
6. Montrer que  $f$  est convexe sur  $D$  si et seulement si pour tout  $h \in \mathbb{R}^n$  tel que  $\sum_{i=1}^n h_i = 0$ , on a  $\langle Ah, h \rangle \geq 0$ .
7. En déduire que  $f$  est convexe sur  $D$ .
8. Montrer que le problème  $\inf_D f$  est bien posé.
9. Est-ce que  $f$  admet un unique minimum global sur  $D$ ?

Correction.

13.5 = 1 + 1.5 + 2.5 + 1 + 1 + 2.5 + 0.5 + 2 + 1.5

1. Soit  $A = (a_{i,j})_{i,j}$  la matrice carré de taille  $n \times n$  avec des 0 sur la diagonale et des  $-1$  partout ailleurs. Alors pour tout  $x \in \mathbb{R}^n$ , on a  $\frac{1}{2} \langle Ax, x \rangle = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n a_{i,i}^2 x_i^2 + \frac{1}{2} \sum_{i \neq j} a_{i,j} x_i x_j = - \sum_{i < j} x_i x_j = f(x)$  (1pt).
2. La fonction  $f$  est polynomiale donc elle est  $\mathcal{C}^2$  sur  $\mathbb{R}^n$  (même  $\mathcal{C}^\infty$ ). Comme c'est une fonctionnelle quadratique, on sait que pour tout  $x \in \mathbb{R}^n$ ,  $\nabla f(x) = Ax$  et  $\nabla^2 f(x) = A$  (1.5pt).
3. La fonction  $f$  est convexe sur  $\mathbb{R}^n$  si et seulement si pour tout  $x \in \mathbb{R}^n$  et tout  $h \in \mathbb{R}^n$ , on a  $\langle \nabla^2 f(x)h, h \rangle \geq 0$ , soit  $\langle Ah, h \rangle \geq 0$  (1pt). Soit  $h \in \mathbb{R}^n$ , on a

$$\langle Ah, h \rangle = - \sum_{i \neq j} h_i h_j = \sum_{i=1}^n h_i^2 - \left( \sum_{i=1}^n h_i \right)^2, \quad (0.75pt)$$

Posons  $h = (1, \dots, 1) \in \mathbb{R}^n$ , on a alors  $\langle Ah, h \rangle = n - n^2 = n(1 - n) < 0$  car  $n \geq 2$  (0.5pt). Ainsi la CNS de convexité pour  $f$  sur  $\mathbb{R}^n : \forall h \in \mathbb{R}^n, \langle Ah, h \rangle \geq 0$ , n'est pas satisfaite. Par conséquent  $f$  n'est pas convexe sur  $\mathbb{R}^n$  (0.25pt).

4. Soit  $t \in \mathbb{R}$ . On a  $f(t(1, \dots, 1)) = -\frac{n(n-1)}{2} t^2$ , quantité qui tend vers  $-\infty$  quand  $t \rightarrow +\infty$ . Donc  $\inf_{\mathbb{R}^n} f = -\infty$ , le problème n'est pas bien posé (1pt).

5.  $D$  est un hyperplan affine, donc est convexe. Mais justifions le tout de même.

- Notons  $x_0 = (1, 0, \dots, 0) \in D$ . Alors on montre par double inclusion que  $D = x_0 + V$  où  $V = \{h \in \mathbb{R}^n / \sum_{i=1}^n h_i = 0\}$  : si  $x \in D$ , alors  $x - x_0 \in V$  et si  $h \in V$  alors  $x_0 + h \in D$ . Or comme  $V$  est un sev de  $\mathbb{R}^n$  (hyperplan),  $V$  est convexe et donc  $D = x_0 + V$  est convexe.
- Méthode alternative : on retourne directement à la définition. Soit  $x, y \in D$ ,  $t \in [0, 1]$ . Alors  $(1 - t)x + ty = ((1 - t)x_1 + ty_1, \dots, (1 - t)x_n + ty_n)$ , donc  $\sum_{i=1}^n ((1 - t)x_i + ty_i) = (1 - t) \sum x_i + t \sum y_i = (1 - t) + t = 1$ . D'où  $(1 - t)x + ty \in D$  (1pt).

6. La fonction  $f$  est convexe sur  $D$  si et seulement si pour tous  $x, y \in D$ , on a  $\langle \nabla^2 f(x)(y-x), y-x \rangle \geq 0$ , soit  $\langle A(y-x), y-x \rangle \geq 0$  (1pt).

Il s'agit donc de démontrer que la condition : pour tous  $x, y \in D$ ,  $\langle A(y-x), y-x \rangle \geq 0$ , est équivalente à la condition : pour tout  $h \in V$ ,  $\langle Ah, h \rangle \geq 0$ . Cette démonstration est essentiellement la même que celle au-dessus montrant que  $D = x_0 + V$ .

( $\Leftarrow$ ) Soit  $x, y \in D$ . Alors  $y-x \in V$ , donc  $\langle A(y-x), y-x \rangle \geq 0$ .

( $\Rightarrow$ ) Soit  $h \in V$ . Soit  $x \in D$  et  $y = x+h$ . Alors  $y \in D$  et donc  $\langle Ah, h \rangle = \langle A(y-x), y-x \rangle \geq 0$  (1.5pt).

7. Soit  $h \in V$ . On a déjà vu que  $\langle Ah, h \rangle = \sum_{i=1}^n h_i^2 - (\sum_{i=1}^n h_i)^2$ , donc ici  $\langle Ah, h \rangle = \sum_{i=1}^n h_i^2 \geq 0$ . D'après la précédente question,  $f$  est donc bien convexe sur  $D$  (0.5pt).

8. L'ensemble  $D$  est fermé, non vide et  $f$  est continue sur  $D$ .

Montrons que  $f$  est coercive sur  $D$ . On a pour tout  $x \in D$ ,  $f(x) = \frac{1}{2} \left( \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2 \right) = \frac{1}{2} \|x\|_2^2 - \frac{1}{2}$ . Par conséquent si  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  est une suite de  $D$  qui tend en norme 2 vers  $+\infty$ , on a  $(f(x_n))_{n \in \mathbb{N}}$  qui tend vers  $+\infty$ . Donc par la caractérisation séquentielle de la coercivité,  $f$  est coercive sur  $D$ .

Ainsi le problème  $\inf_D f$  est bien posé (2pt).

9. On a montré que pour tout  $h \in V$ ,  $\langle Ah, h \rangle = \sum_{i=1}^n h_i^2$ . On a juste exploité que c'est une quantité positive pour obtenir via l'équivalence que pour tous  $x, y \in D$ , on a  $\langle \nabla^2 f(x)(y-x), y-x \rangle \geq 0$ , de sorte que  $f$  est convexe sur  $D$ . Or  $\langle Ah, h \rangle = \sum_{i=1}^n h_i^2 > 0$ , dès que  $h \in V$  avec  $h \neq 0$ . En reprenant le raisonnement, on déduit alors que  $\langle \nabla^2 f(x)(y-x), y-x \rangle > 0$  pour tous  $x, y \in D$ ,  $x \neq y$ , ce qui implique que  $f$  est strictement convexe sur  $D$ . Par conséquent  $f$  admet exactement un minimum global sur  $D$  (puisqu'il en admettait au moins un) (1.5pt).

## Exercice 2 (7.5pt)

Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ . On considère la fonction

$$J_\lambda : x \in \mathbb{R}^n \mapsto \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f(y_i \langle x, x_i \rangle) + \lambda \|Lx\|_2^2,$$

où

- $\lambda > 0$ ,
- $L \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  est inversible,
- pour tout  $i \in \{1, \dots, n\}$ ,  $y_i \in \{-1, 1\}$  et  $x_i \in \mathbb{R}^n$ ,
- $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  est une fonction  $\mathcal{C}^2$  positive.

1. Justifier brièvement que  $J_\lambda$  est  $\mathcal{C}^2$  sur  $\mathbb{R}^n$  et calculer pour tous  $x, h \in \mathbb{R}^n$  :

- a)  $dJ_\lambda(x)(h)$ ,
- b)  $\nabla J_\lambda(x)$ ,
- c)  $\nabla^2 J_\lambda(x)$ .

2. Montrer que le problème  $\inf_{\mathbb{R}^n} J_\lambda$  est bien posé.

Correction.

$$7.5 = (2.5 + 1 + 1.5) + 2.5$$

1. a) La fonction  $x \mapsto \lambda \|Lx\|_2^2$  est  $\mathcal{C}^2$  sur  $\mathbb{R}^n$  car polynomiale. La fonction  $f$  est  $\mathcal{C}^2$  sur  $\mathbb{R}$  et pour tout  $i \in \{1, \dots, n\}$ ,  $x \mapsto y_i \langle x, x_i \rangle$  est  $\mathcal{C}^2$  sur  $\mathbb{R}^n$  car linéaire, donc par composée  $x \mapsto f(y_i \langle x, x_i \rangle)$  est  $\mathcal{C}^2$  sur  $\mathbb{R}^n$ . Finalement par sommations de fonctions  $\mathcal{C}^2$  sur  $\mathbb{R}^n$ , on a  $J_\lambda$  qui est  $\mathcal{C}^2$  sur  $\mathbb{R}^n$  (0.5pt).

Soient  $x, h \in \mathbb{R}^n$ . On a

$$\begin{aligned} J_\lambda(x+h) &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f(y_i \langle x+h, x_i \rangle) + \lambda \|L(x+h)\|_2^2, \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (f(y_i \langle x, x_i \rangle) + f'(y_i \langle x, x_i \rangle) y_i \langle h, x_i \rangle + o(h)) + \lambda \|Lx\|_2^2 + 2\lambda \langle L^T Lx, h \rangle + o(h), \\ &= J_\lambda(x) + \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f'(y_i \langle x, x_i \rangle) y_i \langle h, x_i \rangle + 2\lambda \langle L^T Lx, h \rangle + o(h). \end{aligned}$$

Ainsi  $dJ_\lambda(x)(h) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f'(y_i \langle x, x_i \rangle) y_i \langle h, x_i \rangle + 2\lambda \langle L^T Lx, h \rangle$  (2pt).

b) Puis  $dJ_\lambda(x)(h) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f'(y_i \langle x, x_i \rangle) y_i \langle h, x_i \rangle + 2\lambda \langle L^T L x, h \rangle = \langle \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f'(y_i \langle x, x_i \rangle) y_i x_i + 2\lambda L^T L x, h \rangle$ ,  
donc  $\nabla J_\lambda(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f'(y_i \langle x, x_i \rangle) y_i x_i + 2\lambda L^T L x$  (1pt).

c) Enfin

$$\begin{aligned} \nabla J_\lambda(x+h) &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f'(y_i \langle x+h, x_i \rangle) y_i x_i + 2\lambda L^T L(x+h), \\ &= \nabla J_\lambda(x) + \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f''(y_i \langle x, x_i \rangle) y_i \langle h, x_i \rangle y_i x_i + 2\lambda L^T L h + o(h), \\ &= \nabla J_\lambda(x) + \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f''(y_i \langle x, x_i \rangle) \underbrace{y_i^2}_{=1} \underbrace{x_i^T h}_{\in \mathbb{R}} x_i + 2\lambda L^T L h + o(h), \\ &= \nabla J_\lambda(x) + \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f''(y_i \langle x, x_i \rangle) \underbrace{x_i x_i^T}_{\in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})} h + 2\lambda L^T L h + o(h), \\ &= \nabla J_\lambda(x) + \left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f''(y_i \langle x, x_i \rangle) x_i x_i^T + 2\lambda L^T L \right) h + o(h). \end{aligned}$$

Ainsi  $\nabla^2 J_\lambda(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f''(y_i \langle x, x_i \rangle) x_i x_i^T + 2\lambda L^T L$  (1.5pt).

2. L'ensemble  $\mathbb{R}^n$  est fermé non vide, la fonction  $J_\lambda$  est continue sur  $\mathbb{R}^n$ . Donc pour obtenir que le problème  $\inf_{\mathbb{R}^n} J_\lambda$  est bien posé, il reste à prouver que  $J_\lambda$  est coercive sur  $\mathbb{R}^n$ .

Comme  $f$  est positive, on a donc pour tout  $x \in \mathbb{R}^n$ ,  $J_\lambda(x) \geq \lambda \langle L^T L x, x \rangle$ . La matrice  $L^T L$  est symétrique et pour tout  $h \in \mathbb{R}^n$ ,  $\langle L^T L h, h \rangle \geq 0$  et  $\langle L^T L h, h \rangle = \langle L h, L h \rangle = \|L h\|_2^2$ . Donc  $\langle L^T L h, h \rangle = 0$  si et seulement si  $L h = 0$ . Comme  $L$  est inversible, on a donc  $h = 0$ . Ainsi  $L^T L \in \mathbb{S}_n^{++}(\mathbb{R})$ . Par conséquent il existe  $m > 0$  tel que pour tout  $x \in \mathbb{R}^n$ ,  $\langle L^T L x, x \rangle \geq m \|x\|_2^2$  et donc  $J_\lambda(x) \geq \lambda m \|x\|_2^2$ . Soit  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  une suite de  $\mathbb{R}^n$  qui tend vers  $+\infty$ . Alors par la minoration précédente, on obtient que  $J_\lambda(x_n) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} +\infty$ . Par la caractérisation séquentielle de la coercivité,  $J_\lambda$  est bien coercive sur  $\mathbb{R}^n$ .

D'où le problème est bien posé. En particulier  $J_\lambda$  admet un minimum global sur  $\mathbb{R}^n$  (2.5pt).