

Master 1<sup>ère</sup> année, MMA, 2022-2023  
OPTIMISATION

Partiel du 17/11/2022

Durée 1h30. Aucun document n'est autorisé. Les exercices sont indépendants.

**Total : 19.75 = 2.25 + 2.75 + 2 + 7 + 3.5 + 2.25.**

**Exercice 1 (Cours) (2.25pt)**

Énoncer et démontrer le résultat caractérisant, via une condition faisant intervenir le gradient, les fonctions différentiables qui sont convexes.

Correction.

Voir cours (Théorème 2.35).

Énoncé : (0.75pt)

Preuve : (1.5pt)

**Exercice 2 (17.5pt)**

Les parties I, II, III et V sont indépendantes.

PARTIE I (2.75PT)

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

$$(1) \quad \forall x \in \mathbb{R}^n, \quad J(x) = e^{\frac{1}{2}\langle Ax, x \rangle - \langle b, x \rangle},$$

avec  $A$  une matrice symétrique de taille  $n \times n$  et  $b \in \mathbb{R}^n$ .

1. Justifier que  $J$  est  $\mathcal{C}^2$  sur  $\mathbb{R}^n$  et déterminer pour tout  $x \in \mathbb{R}^n$ ,  $\nabla J(x)$  et  $\nabla^2 J(x)$ .

2. On suppose que  $A$  est définie positive.

a) Montrer que  $J$  est strictement convexe.

b) Décrire l'ensemble des extrema de  $J$  sur  $\mathbb{R}^n$  ?

PARTIE II (2PT)

On suppose dans cette partie que

$$(2) \quad \forall x \in \mathbb{R}^2, \quad J(x) = e^{\frac{x_1^2}{2} + \frac{x_2^2}{2} + 3x_1x_2 - 7x_1 - 5x_2}.$$

1. Montrer que  $f : x \in \mathbb{R}^2 \mapsto \frac{x_1^2}{2} + \frac{x_2^2}{2} + 3x_1x_2 - 7x_1 - 5x_2$  est une fonctionnelle quadratique.

2. Montrer que  $x^* = (1, 2)$  est l'unique point critique de  $J$  et donner sa nature.

3. Que dire de la valeur de  $\inf_{x \in \mathbb{R}^2} f(x)$  ?

PARTIE III (7PT)

Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ . Soit  $\varphi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^2$  une fonction  $\mathcal{C}^2$  sur  $\Omega \subset \mathbb{R}^n$  un ouvert et  $U \subset \Omega$  un ensemble convexe fermé non vide.

1. Donner une condition suffisante pour que  $x \in \Omega$  soit un minimum local de  $\varphi$ .

2. a) Que signifie que  $x \in U$  soit un minimum local de  $\varphi$  sur  $U$  ?

b) Donner une condition nécessaire pour que  $x \in U$  soit un minimum local de  $\varphi$  sur  $U$ .

3. On suppose uniquement dans cette question que  $\Omega = \mathbb{R}^2$  et  $U = (\mathbb{R}_-)^2$ .

a) Montrer que  $U$  est un ensemble convexe et le représenter.

- b) On suppose que  $x \in U$  est un minimum local de  $\varphi$  et que  $\partial_1\varphi(x) \neq 0$  et  $\partial_2\varphi(x) \neq 0$ . Montrer que  $x = (0, 0)$ .
- c) Représenter alors, en justifiant, la zone de  $\mathbb{R}^2$  où  $\nabla\varphi(0, 0) \in \mathbb{R}^2$  doit appartenir.

On souhaite trouver une condition suffisante similaire à celle de la Question 1. (de cette partie) garantissant que  $x \in U$ , fixé, est un minimum local de  $\varphi$  sur  $U$ .

On définit le *cône tangent* de  $U$  en  $x$  l'ensemble :  $T_U(x) = \mathbb{R}_+(U - x) = \{t(y - x) : t \in \mathbb{R}_+, y \in U\}$ .  
**On suppose que  $T_U(x)$  est fermé.**

On suppose dans la suite que

- $\forall h \in T_U(x), \langle \nabla\varphi(x), h \rangle \geq 0,$
- $\forall h \in T_U(x) \setminus \{0\}, \langle \nabla^2\varphi(x)h, h \rangle > 0.$

4. a) Montrer que  $T_U(x)$  est un cône, c'est-à-dire vérifie pour tout  $\lambda > 0, \lambda T_U(x) \subset T_U(x)$ . ~~Et montrer que  $T_U(x)$  est un fermé.~~
- b) Montrer que  $T_U(x)$  est un ensemble convexe.
- c) On suppose dans cette question uniquement que  $n = 2$  et  $U$  est le triangle dont les sommets sont les points  $(1, 1), (2, 1), (2, 2)$ . Représenter  $T_U(1, 1)$ .
5. a) Montrer qu'il existe  $\alpha > 0$  tel que pour tout  $h \in T_U(x)$ , avec  $\|h\| = 1$ , on a  $\langle \nabla^2\varphi(x)h, h \rangle \geq \alpha$ .
- b) En déduire que pour tout  $h \in T_U(x)$ , on a  $\langle \nabla^2\varphi(x)h, h \rangle \geq \alpha \|h\|^2$ .
- c) Montrer alors que  $x$  est un minimum local de  $\varphi$  sur  $U$ . *Indication : on pourra considérer  $y \in B(x, r) \cap U$ , avec  $r > 0$  bien choisi, et effectuer un développement de Taylor en  $x$ .*

#### PARTIE IV (3.5PT)

On reprend la fonction  $J$  de la Partie II définie en (2). On considère  $U = \{(t, 3 + t) : t \in [-1, 1]\}$ .

1. a) Trouver l'unique  $x \in U$  tel que pour tout  $y \in U, \langle \nabla J(x), y - x \rangle \geq 0$ .
- b) Déduire de la Partie III que  $x$  est un minimum local de  $J$  sur  $U$ .
2. a) Montrer que  $J$  est strictement convexe sur  $U$ .
- b) Retrouver alors, par un autre raisonnement, le résultat de la Question 1.b) de cette partie, sachant que  $x$  est tel que pour tout  $y \in U, \langle \nabla J(x), y - x \rangle \geq 0$ .

#### PARTIE V (2.25PT)

On considère dans cette partie que

$$\forall x \in \mathbb{R}^2, \quad J(x) = e^{\frac{1}{2}\|x-c\|^2},$$

avec  $c \in \mathbb{R}^2$ .

1. Décrire les lignes de niveau de  $J$ .
2. Montrer que  $J$  est strictement convexe sur  $\mathbb{R}^2$ .
3. Justifier que  $J$  admet un unique minimum global et donner son expression.
4. On suppose que  $U = \mathbb{R}_-$  et  $c = (1, 1)$ . Trouver le minimum global de  $J$  sur  $U$ .

Correction.

## PARTIE I

1.  $J$  est  $\mathcal{C}^2$  sur  $\mathbb{R}^n$  comme composée de la fonction exponentielle et d'une fonction polynomiale en les coefficients de  $x \in \mathbb{R}^n$  qui sont des fonctions  $\mathcal{C}^2$  (0.25pt).

En notant  $f : x \in \mathbb{R}^n \mapsto \frac{1}{2} \langle Ax, x \rangle - \langle b, x \rangle$  (qui est  $\mathcal{C}^2$ ), on a pour tout  $x \in \mathbb{R}^n$ ,  $\nabla J(x) = e^{f(x)} \nabla f(x) = J(x) \nabla f(x)$ . Or  $\nabla f(x) = Ax - b$  (comme  $f$  est une fonctionnelle quadratique), d'où  $\nabla J(x) = J(x)(Ax - b)$  (0.5pt).

Détails du calcul <sup>a</sup> : par la formule de la différentielle de la composée, en notant  $J = \exp \circ f$ , on a pour tout  $x, h \in \mathbb{R}^n$ ,  $dJ(x)(h) = \exp'(f(x)) \underbrace{df(x)(h)}_{\in \mathbb{R}} = e^{f(x)} df(x)(h) = J(x) df(x)(h)$

(car  $\exp$  est une fonction de la variable réel donc  $d(\exp)(f(x))$  est une application linéaire de  $\mathbb{R}$  dans  $\mathbb{R}$  et pour tout  $\alpha \in \mathbb{R}$ , on a simplement  $d(\exp)(f(x))(\alpha) = \exp'(f(x))\alpha = e^{f(x)}\alpha$ ). Or  $df(x)(h) = \langle \nabla f(x), h \rangle$  comme  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ , donc  $dJ(x)(h) = \langle J(x) \nabla f(x), h \rangle$ , d'où  $\nabla J(x) = J(x) \nabla f(x)$ . Comme  $f$  est une fonctionnelle quadratique,  $\nabla f(x) = Ax - b$  et on obtient bien le résultat annoncé. On remarquera la cohérence dimensionnelle de l'ensemble du raisonnement.

a. ajout post-corrrection des copies vu les difficultés rencontrées par tout le monde.

On pouvait également trouver le résultat en différenciant  $J(x+h)$  par rapport à  $h$  mais ici c'était nettement plus long que d'appliquer directement la formule de la différentielle de la composée étant donné la relative simplicité des quantités impliquées. Il n'y a pas qu'un chemin pour obtenir le résultat, l'essentiel est que celui emprunté soit mathématiquement juste et aboutisse!

Plus généralement, on remarque que si  $J = g \circ f$  avec  $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  et  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  deux fonctions respectivement dérivable (= différentiable pour les fonctions de la variable réelle) et différentiable sur leurs domaines de définition, alors pour tout  $x \in \mathbb{R}^n$ ,  $\nabla J(x) = g'(f(x)) \nabla f(x)$ . C'est le même raisonnement. Le faire en exercice.

Puis en différenciant  $\nabla J$ , on obtient pour tout  $x \in \mathbb{R}^n$ ,  $\nabla^2 J(x) = J(x)(Ax - b)(Ax - b)^T + J(x)A$  (0.5pt).

On veut utiliser le fait que pour tout  $x, h \in \mathbb{R}^n$ ,  $d(\nabla J)(x)(h) = \nabla^2 J(x)h$ . On peut donc différencier  $\nabla J(x+h)$  par rapport à  $h$ . On a

$$\begin{aligned} \nabla J(x+h) &= J(x+h)(A(x+h) - b), \\ &= J(x)(A(x+h) - b) + \langle \nabla J(x), h \rangle (A(x+h) - b) + o(\|h\|), \\ &= \underbrace{J(x)(Ax - b)}_{=\nabla J(x)} + J(x)Ah + \langle \nabla J(x), h \rangle (Ax - b) + \underbrace{\langle \nabla J(x), h \rangle Ah}_{=o(\|h\|)} + o(\|h\|), \\ &= \nabla J(x) + J(x)Ah + J(x) \underbrace{(Ax - b)^T h (Ax - b)}_{\in \mathbb{R}} + o(\|h\|), \\ &= \nabla J(x) + J(x)Ah + J(x)(Ax - b)(Ax - b)^T h + o(\|h\|). \end{aligned}$$

On remarque que  $(Ax - b)(Ax - b)^T$  est une matrice carré de taille  $n$ . On a d'après ce calcul,  $d(\nabla J)(x)(h) = J(x)(A + (Ax - b)(Ax - b)^T)h$ , d'où  $\nabla^2 J(x) = J(x)(A + (Ax - b)(Ax - b)^T)$ . De nouveau on peut vérifier à chaque étape que l'analyse dimensionnelle des forces en présence est cohérente.

Alternativement, on a  $d(\nabla J)(x)(h) = dJ(x)(h)(Ax - b) + J(x)Ah$ , d'après la formule de la différentielle d'un produit et le fait que la différentielle de  $x' \mapsto Ax' - b$  en  $x$  appliquée à  $h$  et  $Ah$ . D'où  $d(\nabla J)(x)(h) = \langle \nabla J(x), h \rangle (Ax - b) + J(x)Ah$  et la suite du raisonnement est identique au précédent.

2. a) Soit  $x \in \mathbb{R}^n$ , alors  $(Ax - b)(Ax - b)^T$  est une matrice symétrique positive car pour tout  $h \in \mathbb{R}^n$ ,  $\langle (Ax - b)(Ax - b)^T h, h \rangle = \langle Ax - b, h \rangle^2 \geq 0$ . Ainsi  $(Ax - b)(Ax - b)^T + A \succeq A \succ 0$ . Comme  $J(x) > 0$ , on déduit donc que  $\nabla^2 J(x) \succ 0$ , i.e. c'est une matrice symétrique définie positive. Donc  $J$  est strictement convexe (0.75pt).

b) L'ensemble des extrema de  $J$  sur  $\mathbb{R}^n$  est inclus dans l'ensemble des points critiques de  $J$ . Or  $x \in \mathbb{R}^n$  est un point critique de  $J$  si et seulement si  $Ax - b = 0$ . Comme  $A$  est définie positive,  $A$  est

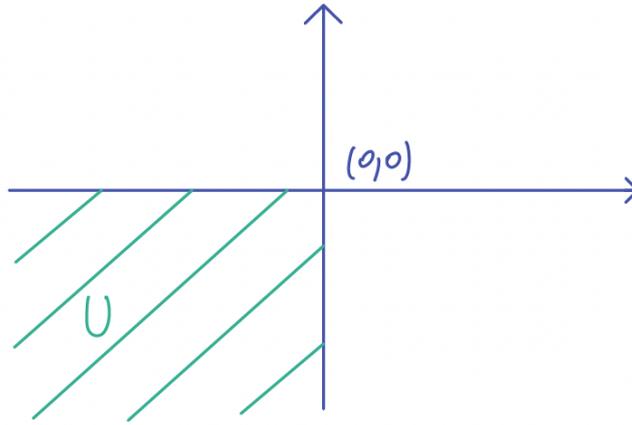


FIGURE 1. Représentation de l'ensemble  $U = \mathbb{R}_- \times \mathbb{R}_-$ .

inversible, donc  $J$  admet un unique point critique :  $A^{-1}b$ . Comme  $J$  est (strictement) convexe,  $A^{-1}b$  est un minimum global de  $J$  (0.75pt).

### PARTIE II

1. On a pour tout  $x \in \mathbb{R}^2$ ,  $f(x) = \frac{1}{2} \langle Ax, x \rangle - \langle b, x \rangle$  avec

$$(3) \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 3 & 1 \end{pmatrix}, \quad b = (7, 5). \quad (0.5pt)$$

Comme  $A$  est symétrique,  $f$  est bien une fonctionnelle quadratique (0.25pt).

2. On a  $\nabla f(x^*) = Ax^* - b = 0$ . On a  $\det(A) = -8 \neq 0$ , donc  $A$  est inversible, d'où  $x^*$  est l'unique point critique de  $f$ . Comme  $A$  est une matrice symétrique carré de taille 2 et que  $\det(A) < 0$ , on déduit que  $A$  est diagonalisable et ses valeurs propres sont de signes opposés. Et puisque  $\nabla^2 f(x^*) = A$ , on déduit donc que  $x^*$  est un point col (0.75pt).

Complément sur le raisonnement sous-jacent : comme  $A$  est symétrique,  $A$  est diagonalisable dans une base orthonormée. Notons  $v_1$  et  $v_2$  des vecteurs propres associées aux valeurs propres  $\lambda_1$  et  $\lambda_2$  tels que  $(v_1, v_2)$  forment une base orthonormée. On suppose que  $\lambda_1 < 0$  et  $\lambda_2 > 0$  (on a  $-8 = \det(A) = \lambda_1 \lambda_2$  et  $2 = \text{tr}(A) = \lambda_1 + \lambda_2$ ). Alors pour tout  $t \in \mathbb{R}^*$ ,  $f(x^* + tv) = f(x^*) + \frac{t^2}{2} \langle Av, v \rangle$ , donc  $f(x^* + tv_1) = f(x^*) + \lambda_1 \frac{t^2}{2} < f(x^*)$  et  $f(x^* + tv_2) = f(x^*) + \lambda_2 \frac{t^2}{2} > f(x^*)$ . On a donc bien un point col en  $x^*$  pour  $f$ .

3. D'après le cours,  $\inf_{\mathbb{R}^2} f(x)$  est fini si et seulement si  $A$  est positive et  $f$  a un point critique. Comme  $A$  n'est pas positive, on déduit donc que  $\inf_{\mathbb{R}^2} f(x) = -\infty$  (0.5pt).

### PARTIE III

1. Il faut que  $x \in \Omega$  soit un point critique i.e.  $\nabla \varphi(x) = 0$  et  $\nabla^2 \varphi(x) \succ 0$  (0.5pt).

2. a)  $x \in U$  est un minimum local pour  $\varphi$  sur  $U$  si et seulement si il existe  $r > 0$ , tel que pour tout  $y \in B(x, r) \cap U$ ,  $\varphi(y) \geq \varphi(x)$  (0.25pt).

b) Si  $x$  est un minimum local pour  $\varphi$  sur  $U$ , alors  $x$  doit satisfaire les conditions d'optimalité d'ordre 1 relativement à  $U$ , i.e. pour tout  $y \in U$ ,  $\langle \nabla \varphi(x), y - x \rangle \geq 0$  (0.25pt).

3. a) Soit  $x, y \in U$ ,  $t \in [0, 1]$ , alors  $(1-t)x + ty = \left( \underbrace{(1-t)x_1 + ty_1}_{\leq 0}, \underbrace{(1-t)x_2 + ty_2}_{\leq 0} \right)$  donc  $(1-t)x + ty \in U$  et  $U$  est convexe (0.25pt). Voir Figure 1 pour une représentation de cet ensemble (0.25pt).

b) Si  $x = (x_1, x_2) \in U$  est tel que  $x_1 \neq 0$  ou  $x_2 \neq 0$ , alors par exemple supposons  $x_1 \neq 0$ . Donc il existe  $r > 0$  tel que pour tout  $h = (h_1, 0) \in B(0, r)$ , on a  $x + h \in U$  et  $f(x + h) \geq f(x)$ . Soit  $h = (h_1, 0) \in B(0, r)$ , alors en faisant un développement de Taylor à l'ordre 1 de  $f(x + h)$  en  $x$  par rapport à  $h$  on obtient  $\langle \nabla \varphi(x), h \rangle \geq 0$ . En faisant un développement de Taylor à l'ordre 1 de  $f(x - h)$  en  $x$  par rapport à  $-h$  on obtient  $\langle \nabla \varphi(x), h \rangle \leq 0$ . D'où  $\langle \nabla \varphi(x), h \rangle = 0$  i.e.  $\partial_1 \varphi(x) h_1 = 0$ . Ainsi,

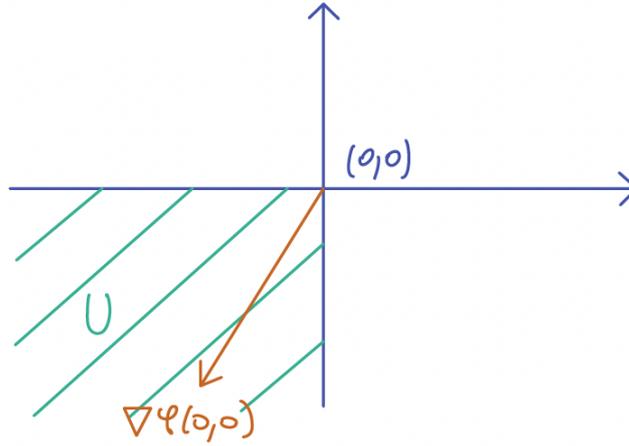


FIGURE 2. On a nécessairement  $\nabla\varphi(0,0) \in U$  dès que  $(0,0)$  est un minimum local de  $\varphi$  sur  $U$ .

comme c'est vrai pour tout  $h = (h_1, 0) \in B(0, r)$ ,  $\partial_1\varphi(x) = 0$ . Ce qui est impossible par hypothèse. Donc  $x_1 = 0$ . De même on ne peut avoir  $x_2 \neq 0$ . Par conséquent  $x = (0, 0)$  (1pt).

c) Voir Figure 2. On doit avoir pour tout  $y \in U$ ,  $\langle \nabla\varphi(0,0), y \rangle \geq 0$ , d'où nécessairement  $\partial_1\varphi(0,0) \leq 0$  et  $\partial_2\varphi(0,0) \leq 0$  i.e.  $\nabla\varphi(0,0) \in U$  (0.5pt).

4. a) Soit  $x \in U$ . Soit  $\lambda > 0$ , on a  $T_U(x) = \{\mu(y-x) : \mu \in \mathbb{R}_+, y \in U\}$ , donc  $\lambda T_U(x) = \{\lambda\mu(y-x) : \mu \in \mathbb{R}_+, y \in U\} = T_U(x)$ . D'où  $T_U(x)$  est un cône (0.25pt). ~~Comme  $U$  et  $\mathbb{R}_+$  sont fermés, c'est aussi le cas de  $T_U(x) = \mathbb{R}_+(U-x)$~~  (0.25pt).

b) Soit  $\mu_1(y_1-x) \in T_U(x)$  et  $\mu_2(y_2-x) \in T_U(x)$  deux éléments quelconques de  $T_U(x)$ , avec  $\mu_1, \mu_2 \in \mathbb{R}_+$  et  $y_1, y_2 \in U$ . Soit  $t \in ]0, 1[$ . Il s'agit de montrer que  $(1-t)\mu_1(y_1-x) + t\mu_2(y_2-x) \in T_U(x)$ , i.e. il existe  $\mu \in \mathbb{R}_+$  et  $y \in U$  tels que  $(1-t)\mu_1(y_1-x) + t\mu_2(y_2-x) = \mu(y-x)$  (0.25pt). On peut supposer que  $\mu_1 > 0$  ou  $\mu_2 > 0$ , car sinon  $\mu_1(y_1-x) = 0$  et  $\mu_2(y_2-x) = 0$  et donc  $(1-t)\mu_1(y_1-x) + t\mu_2(y_2-x) = 0 \in T_U(x)$  (0.25pt). Voir Figure 3 pour le raisonnement présentée de manière qualitative.

Analyse : cherchons  $t' \in [0, 1]$  et  $\mu \in \mathbb{R}_+$  tels que  $(1-t)\mu_1(y_1-x) + t\mu_2(y_2-x) = \mu((1-t')y_1 + t'y_2 - x)$ . En identifiant le coefficient sur  $x$ , on trouve  $\mu = (1-t)\mu_1 + t\mu_2$ . Par hypothèse on a  $\mu > 0$  (car  $t \in ]0, 1[$  et  $\mu_1 > 0$  ou  $\mu_2 > 0$ ). En identifiant alors par rapport à  $y_2$ , on trouve  $t' = \frac{t\mu_2}{(1-t)\mu_1 + t\mu_2} \in ]0, 1[$ . Vérifions que  $t'$  et  $\mu$  conviennent.

Synthèse : posons donc  $t' = \frac{t\mu_2}{(1-t)\mu_1 + t\mu_2} \in ]0, 1[$  et  $\mu = (1-t)\mu_1 + t\mu_2 > 0$ . Alors

$$\begin{aligned} \mu((1-t')y_1 + t'y_2 - x) &= \mu \left( \frac{(1-t)\mu_1}{\mu} y_1 + \frac{t\mu_2}{\mu} y_2 - (1-t')x - t'x \right), \\ &= (1-t)\mu_1(y_1-x) + t\mu_2(y_2-x). \end{aligned}$$

Et comme  $(1-t')y_1 + t'y_2 \in U$  par convexité de  $U$ , on déduit donc bien que  $(1-t)\mu_1(y_1-x) + t\mu_2(y_2-x) \in T_U(x)$  (0.75pt).

c) Voir Figure 4 (0.5pt).

5. a) On sait que  $T_U(x)$  est non vide et fermé. Ainsi  $T_U(x) \cap \{h \in \mathbb{R}^n : \|h\| = 1\}$  est un fermé borné donc compact (0.25pt). Donc par continuité de  $h \in \mathbb{R}^n \mapsto \langle \nabla^2\varphi(x)h, h \rangle$ , il existe donc  $h_1 \in T_U(x)$  tel que  $\|h_1\| = 1$  et vérifiant pour tout  $h \in T_U(x)$ , avec  $\|h\| = 1$ ,  $\langle \nabla^2\varphi(x)h, h \rangle \geq \langle \nabla^2\varphi(x)h_1, h_1 \rangle$  (0.25pt). Posons donc  $\alpha = \langle \nabla^2\varphi(x)h_1, h_1 \rangle$ . On a par hypothèse  $\alpha > 0$  (0.25pt). D'où la conclusion.

b) On utilise la bilinéarité du produit scalaire (0.25pt).

c) Comme  $\Omega$  ouvert, il existe  $r > 0$  tel que  $B(x, r) \subset \Omega$ . Par la formule de Taylor-Young à l'ordre 2, il existe  $\varepsilon : B(x, r) \rightarrow \mathbb{R}$  tel que  $\varepsilon(y) \xrightarrow{y \rightarrow x} 0$  et pour  $y \in B(x, r) \cap U$

$$\varphi(y) = \varphi(x) + \langle \nabla\varphi(x), y-x \rangle + \frac{1}{2} \langle \nabla^2\varphi(x)(y-x), y-x \rangle + \|y-x\|^2 \varepsilon(y), \quad (0.5pt)$$

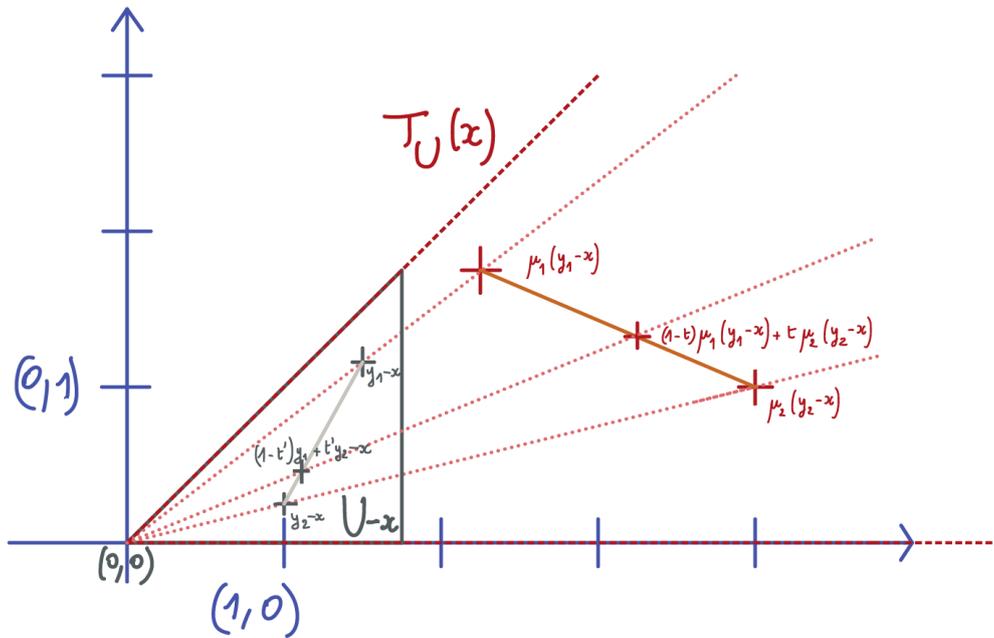


FIGURE 3. On a représenté ici, pour plus de clarté, l'ensemble  $U - x$  et non  $U$ . L'ensemble  $U - x$  reste convexe (la translatée d'un ensemble convexe est convexe). On remarque que la demi-droite démarrante de  $(0,0)$  et passant par  $(1-t)\mu_1(y_1-x) + t\mu_2(y_2-x)$  coupe le segment  $[y_1-x, y_2-x]$ , qui est inclus dans  $U-x$  par convexité de  $U-x$ , en un point  $y-x = (1-t)y_1 + t'y_2-x$  pour un certain  $t' \in [0, 1]$ . Ainsi  $(1-t)\mu_1(y_1-x) + t\mu_2(y_2-x)$  s'écrit forcément  $\mu(y-x)$  avec  $\mu \in \mathbb{R}_+$ , donc est dans  $T_U(x)$  qui est par conséquent convexe.

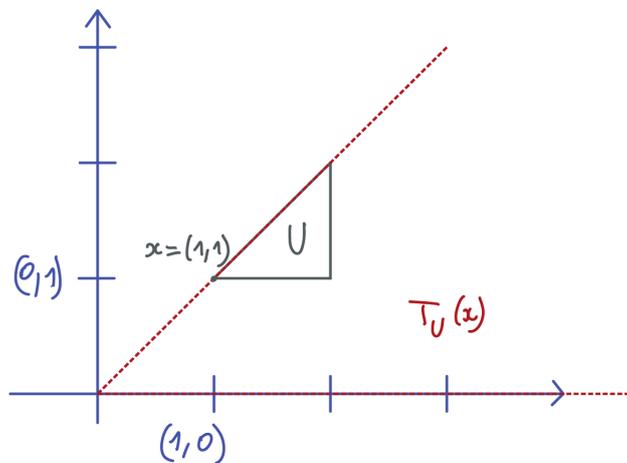


FIGURE 4. Cône tangent  $T_U(x)$  lorsque  $U$  est le triangle formé par les sommets  $(1, 1)$ ,  $(2, 1)$  et  $(2, 2)$ .

Comme  $y-x \in T_U(x)$ , on a donc  $\langle \nabla \varphi(x), y-x \rangle \geq 0$  et  $\langle \nabla^2 \varphi(x)(y-x), y-x \rangle \geq \alpha \|y-x\|^2$ , d'où

$$\varphi(y) - \varphi(x) \geq \|y-x\|^2 \left( \frac{\alpha}{2} + \varepsilon(y) \right).$$

Quitte à choisir  $r > 0$  plus petit, comme  $\varepsilon(\cdot)$  tend vers 0 quand  $y$  tend vers  $x$ , on peut supposer que  $\frac{\alpha}{2} + \varepsilon(y) \geq 0$ . D'où  $\varphi(y) \geq \varphi(x)$ . Le point  $x \in U$  est donc bien un minimum local de  $\varphi$  sur  $U$  (0.5pt).

#### PARTIE IV

- a) Soit  $x = (0, 3) + t(1, 1) \in U$ , avec  $t \in [-1, 1]$  et  $y = (0, 3) + t'(1, 1) \in U$ , avec  $t' \in [-1, 1]$ . On a  $\nabla J(x) = J(x)(Ax - b) = J(x)(A((0, 3) + t(1, 1)) - (7, 5)) = J(x)((2, -2) + 4t(1, 1))$ , où  $A$  et  $b$  sont

définies à l'équation (3) et  $J(x) > 0$  (0.25pt). Donc

$$\begin{aligned} \forall y \in U, \langle \nabla J(x), y - x \rangle \geq 0 &\Leftrightarrow \forall t' \in [-1, 1], (t' - t)J(x) \langle (2, -2) + 4t(1, 1), (1, 1) \rangle \geq 0, \\ &\Leftrightarrow \forall t' \in [-1, 1], 8t(t' - t)J(x) \geq 0, \text{ (0.25pt)} \\ &\Leftrightarrow t = 0. \end{aligned}$$

Pour la dernière équivalence, on a utilisé le fait que si  $t > 0$ , alors pour  $t' \in [-1, t[$ , on a  $8t(t' - t)J(x) < 0$ , et si  $t < 0$  alors pour  $t' \in ]t, 1]$ , on a de nouveau  $8t(t' - t)J(x) < 0$  (0.25pt). Ainsi  $x = (0, 3) \in U$  est l'unique élément de  $U$  qui vérifie pour tout  $y \in U$ ,  $\langle \nabla J(x), y - x \rangle \geq 0$  (0.25pt).

▮  $x = (0, 3)$  est donc l'unique candidat pour être un minimum local de  $J$  sur  $U$ .

b) L'ensemble  $U$  est convexe et pour  $x = (0, 3) \in U$ , on a  $T_U(x) = \text{Vect}((1, 1))$ . On déduit de la question précédente que pour tout  $h \in T_U(x) = \mathbb{R}_+(U - x)$ , on a  $\langle \nabla J(x), h \rangle \geq 0$  (0.5pt).

On a, d'après la partie I, pour tout  $x' \in \mathbb{R}^2$ ,  $\nabla^2 J(x') = J(x')((Ax' - b)(Ax' - b)^T + A)$ , où  $A$  et  $b$  sont définies dans la partie II. Donc pour  $x' = x = (0, 3)$ , on a  $\nabla^2 J(x) = J(x)((2 \ -2)(2 \ -2)^T + A)$  (0.25pt). Vérifions que pour tout  $h \in T_U(x)$ ,  $h \neq 0$ , on a  $\langle \nabla^2 J(x)h, h \rangle > 0$ . Soit  $h = t(1, 1) \in T_U(x)$  avec  $t \in \mathbb{R}^*$ . Alors

$$\langle \nabla^2 J(x)h, h \rangle = t^2 J(x) \langle ((2 \ -2)(2 \ -2)^T + A)(1, 1), (1, 1) \rangle = 4t^2 J(x) \|(1, 1)\|^2 > 0, \text{ (0.5pt)}$$

où on a utilisé le fait que  $((2 \ -2)(2 \ -2)^T)(1, 1) = (2, 2) \langle (2, -2), (1, 1) \rangle = 0$ . Donc les hypothèses de la Partie III sont satisfaites et d'après la Question 2.c), on déduit que  $(0, 3)$  est un minimum local (et c'est le seul) de  $J$  sur  $U$ .

2. a) Soit  $\tilde{x} = (0, 3) + t(1, 1) \in U$ , avec  $t \in [-1, 1]$ , et  $y = (0, 3) + t'(1, 1) \in U$ , avec  $t' \in [-1, 1]$ . On suppose  $\tilde{x} \neq y$ , donc  $t \neq t'$ . Alors on a

$$\begin{aligned} \langle \nabla^2 J(\tilde{x})(y - \tilde{x}), (y - \tilde{x}) \rangle &= (t' - t)^2 J(\tilde{x}) \langle ((A\tilde{x} - b)(A\tilde{x} - b)^T + A)(1, 1), (1, 1) \rangle, \\ &= (t' - t)^2 J(\tilde{x}) \left( \langle A\tilde{x} - b, (1, 1) \rangle^2 + \langle A(1, 1), (1, 1) \rangle \right), \\ &= (t' - t)^2 J(\tilde{x}) \left( \langle A\tilde{x} - b, (1, 1) \rangle^2 + 4 \|(1, 1)\|^2 \right) > 0. \text{ (0.5pt)} \end{aligned}$$

D'où (d'après le cours Théorème 2.36)  $J$  est strictement convexe sur  $U$  (0.25pt).

b) On sait que pour tout  $y \in U$ ,  $\langle \nabla J(x), y - x \rangle \geq 0$  et  $J$  (strictement) convexe sur  $U$  donc d'après le cours (Théorème 2.37), on déduit que  $x$  est un minimum global de  $J$  sur  $U$ . C'est donc en particulier aussi un minimum local (0.5pt).

## PARTIE V

1. Les lignes de niveau de  $J$  sont les cercles de centre  $c$  (0.5pt).
2.  $J$  a la même structure que dans la première partie avec  $A = I_2$  qui est définie positive. On déduit donc que  $J$  est strictement convexe sur  $\mathbb{R}^2$  (0.25pt).
3. Comme  $J$  est strictement convexe,  $J$  admet au plus un minimum global sur  $\mathbb{R}^2$ . Le seul point critique de  $J$  est  $c$ . Donc c'est l'unique minimum global de  $J$  sur  $\mathbb{R}^2$  (0.5pt).
4. Comme  $J$  est strictement convexe sur  $\mathbb{R}^2$ , elle l'est aussi sur  $U$  convexe (0.25pt). Donc  $J$  admet au plus un minimum global sur  $U$  (0.25pt). Vu la position relative de  $U$  et  $c$ , et les lignes de niveau de  $J$ , on intuite que c'est  $(0, 0)$ . Pour le montrer, il suffit donc de vérifier que  $(0, 0)$  satisfait les conditions d'optimalité : pour tout  $y \in U$ ,  $\langle \nabla J(0, 0), y \rangle \geq 0$ . Or  $\nabla J(0, 0) = -e^{\frac{1}{2}\|c\|^2} c$ , d'où pour tout  $y \in U$ ,  $\langle \nabla J(0, 0), y \rangle = -e^{\frac{1}{2}\|c\|^2} \langle c, y \rangle = -e^{\frac{1}{2}\|c\|^2} (y_1 + y_2) \geq 0$ , car  $y_1, y_2 \leq 0$  (0.5pt).