

Espaces euclidiens et optimisation - Licence 3e année
Examen du 12/01/2016 - Correction

Exercice 1

1.

$$f(x) = \left(x_1 \sqrt{x_1^2 + x_2^2}, x_2 \sqrt{x_1^2 + x_2^2} \right).$$

La fonction $t \mapsto \sqrt{t}$ est dérivable pour tout $t > 0$, donc f est différentiable dès que $x_1^2 + x_2^2 > 0$, car composée de fonctions différentiables. Or $x_1^2 + x_2^2 > 0 \Leftrightarrow x \neq 0$, donc f est différentiable pour tout $x \neq 0$. En fait f est aussi différentiable en 0, car $\|f(x)\| = \|x\| \|x\| = \|x\|^2 = o(\|x\|)$, donc on peut écrire un développement limité de f en 0 ainsi

$$f(0 + u) = u \|u\| = 0 + 0 + u \|u\| = f(0) + 0 + o(\|u\|),$$

donc f est différentiable en 0 et sa différentielle est nulle.

Calculons la matrice jacobienne de f pour $x \neq 0$:

$$\begin{aligned} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(x) &= \sqrt{x_1^2 + x_2^2} + \frac{x_1^2}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2}} \\ \frac{\partial f_1}{\partial x_2}(x) &= \frac{\partial f_2}{\partial x_1}(x) = \frac{x_1 x_2}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2}} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_2}(x) &= \sqrt{x_1^2 + x_2^2} + \frac{x_2^2}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2}} \end{aligned}$$

donc la matrice jacobienne de f s'écrit pour $x \neq 0$,

$$Jf(x) = \begin{pmatrix} \sqrt{x_1^2 + x_2^2} + \frac{x_1^2}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2}} & \frac{x_1 x_2}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2}} \\ \frac{x_1 x_2}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2}} & \sqrt{x_1^2 + x_2^2} + \frac{x_2^2}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2}} \end{pmatrix}.$$

De plus pour $x = 0$ on a vu que la différentielle de f est nulle, donc on a

$$Jf(0) = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

2. Ecrivons le développement limité de f en x : pour tout $u \in E$ on a

$$\begin{aligned} f(x + u) &= g(x + u)h(x + u) \\ &= (g(x) + Dg(x).u + \|u\|_{\varepsilon_1}(u))(h(x) + Dh(x).u + \|u\|_{\varepsilon_2}(u)), \end{aligned}$$

puisque g et h sont différentiables en x . Ici les fonctions $\varepsilon_1 : E \rightarrow \mathbb{R}$ et $\varepsilon_2 : E \rightarrow E$ tendent vers 0 en 0 (vers 0 $\in E$ pour ε_1 et vers 0 $\in \mathbb{R}$ pour ε_2). Donc,

$$\begin{aligned} f(x + u) &= g(x)h(x) + \{(Dg(x).u)h(x) + g(x)(Dh(x).u)\} \\ &\quad + \|u\|_{\varepsilon_1}(u)h(x) + (Dg(x).u)(Dh(x).u) + (Dg(x).u)\|u\|_{\varepsilon_2}(u) \\ &\quad + \|u\|_{\varepsilon_1}(u)(h(x) + Dh(x).u + \|u\|_{\varepsilon_2}(u)) \end{aligned}$$

Tous les derniers termes (2e et 3e ligne) peuvent s'écrire $\|u\|\varepsilon_3(u)$ avec $\varepsilon_2 : E \rightarrow E$ qui tend vers 0 en 0, car on a alors

$$\varepsilon_3(u) = \varepsilon_1(u)h(x) + \frac{1}{\|u\|}(Dg(x).u)(Dh(x).u) + (Dg(x).u)\varepsilon_2(u) + \varepsilon_1(u)(h(x) + Dh(x).u + \|u\|\varepsilon_2(u))$$

et on a $\varepsilon_1(u)h(x)$, $(Dg(x).u)\varepsilon_2(u)$ et $\varepsilon_1(u)(h(x) + Dh(x).u + \|u\|\varepsilon_2(u))$ qui tendent bien vers 0 en 0, ainsi que $\frac{1}{\|u\|}(Dg(x).u)(Dh(x).u)$ car $Dg(x)$ et $Dh(x)$ étant des applications linéaires continues, il existe $M > 0$ et $N > 0$ tels que $|Dg(x).u| \leq M\|u\|$ et $\|Dh(x).u\| \leq N\|u\|$, et donc

$$\left\| \frac{1}{\|u\|}(Dg(x).u)(Dh(x).u) \right\| \leq \frac{M\|u\| \times N\|u\|}{\|u\|} = MN\|u\|,$$

ce qui tend vers 0 lorsque u tend vers 0. Ainsi

$$f(x+u) = g(x)h(x) + \{(Dg(x).u)h(x) + g(x)(Dh(x).u)\} + \|u\|\varepsilon_3(u).$$

L'application $\psi : u \mapsto (Dg(x).u)h(x) + g(x)(Dh(x).u)$ est clairement linéaire, et continue car

$$\|(Dg(x).u)h(x) + g(x)(Dh(x).u)\| \leq M\|u\|\|h(x)\| + |g(x)|N\|u\| = (M\|h(x)\| + |g(x)|N)\|u\|,$$

donc f est bien différentiable en x et sa différentielle s'écrit

$$Df(x).u = (Dg(x).u)h(x) + g(x)(Dh(x).u).$$

3. On a $g(x) = \sqrt{\|x\|^2} = \sqrt{\langle x, x \rangle}$ ce qui est différentiable pour $x \neq 0$ puisque alors $\langle x, x \rangle > 0$ et donc $\sqrt{\cdot}$ est dérivable en $\langle x, x \rangle$. D'après la règle des différentielles de fonctions composées on a

$$Dg(x).u = \frac{1}{2} 2 \frac{\langle x, u \rangle}{\sqrt{\langle x, x \rangle}} = \frac{\langle x, u \rangle}{\|x\|} = \left\langle \frac{x}{\|x\|}, u \right\rangle.$$

4. On a $f(x) = g(x)h(x)$ avec $g(x) = \|x\|$ et $h(x) = x$. Donc pour tout $x \neq 0$ et $u \in E$,

$$Df(x).u = (Dg(x).u)h(x) + g(x)(Dh(x).u) = \left\langle \frac{x}{\|x\|}, u \right\rangle x + \|x\|u = \frac{\langle x, u \rangle}{\|x\|}x + \|x\|u.$$

Si $E = \mathbb{R}^2$, on peut retrouver la matrice jacobienne de f en calculant $Df(x).(1, 0)$ et $Df(x).(0, 1)$:

$$Df(x).(1, 0) = \frac{x_1}{\|x\|}x + \|x\|(1, 0) = \frac{x_1}{\|x\|}(x_1, x_2) + \|x\|(1, 0) = \left(\frac{x_1^2}{\|x\|} + \|x\|, \frac{x_1x_2}{\|x\|} \right),$$

ce qui correspond bien à la première colonne de $Jf(x)$ obtenue à la première question, et

$$Df(x).(0, 1) = \frac{x_2}{\|x\|} + \|x\|(0, 1) = \frac{x_2}{\|x\|}(x_1, x_2) + \|x\|(0, 1) = \left(\frac{x_1x_2}{\|x\|}, \frac{x_2^2}{\|x\|} + \|x\| \right),$$

ce qui correspond à la deuxième colonne de $Jf(x)$.

Exercice 2

1. On a $\nabla f(x) = (4x_1^3 - 4x_1, 2x_2)$, donc les points critiques vérifient

$$\begin{cases} 4x_1^3 - 4x_1 - 1 = 0 \\ 2x_2 = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x_1^3 = x_1 \\ x_2 = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x_1 = 0 \text{ or } x_1 = 1 \text{ or } x_1 = -1 \\ x_2 = 0. \end{cases}$$

Les points critiques sont $(0, 0)$, $(-1, 0)$ et $(1, 0)$.

La matrice hessienne de f s'écrit

$$Hf(x, y) = \begin{pmatrix} 12x^2 - 4 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}.$$

– pour $(0, 0)$: on a

$$Hf(0, 0) = \begin{pmatrix} -4 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix},$$

dont les valeurs propres sont -4 et 2 , donc $(0, 0)$ est un point selle de f .

– pour $(-1, 0)$: on a

$$Hf(-1, 0) = \begin{pmatrix} 8 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix},$$

dont les valeurs propres sont 8 et 2 , donc $(-1, 0)$ est un minimum local de f .

– pour $(1, 0)$: la matrice hessienne de f est la même que précédemment, donc $(1, 0)$ est aussi un minimum local de f .

2. On peut remarquer que

$$f(x) = x_1^4 - 2x_1^2 + x_2^2 = (x_1^2 - 1)^2 - 1 + x_2^2 \geq -1,$$

et nous avons $f(-1, 0) = f(1, 0) = -1$. Donc $f(x) \geq f(-1, 0) = f(1, 0)$ pour tous $x, y \in \mathbb{R}^2$: $(-1, 0)$ et $(1, 0)$ sont les deux minima globaux de f . f n'a pas de maximum global puisqu'il n'a pas de maximum local.

Exercice 3

1. $C = \{x \in \mathbb{R}^3, g(x) \leq 0\}$ pour $g(x) = x_1^2 + x_2^2 - x_3$.

2. On a $\nabla g(x) = (2x_1, 2x_2, -1)$ et

$$Hg(x) = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

$Hg(x)$ est une matrice symétrique positive pour tout $x \in \mathbb{R}^3$, donc g est une fonction convexe.

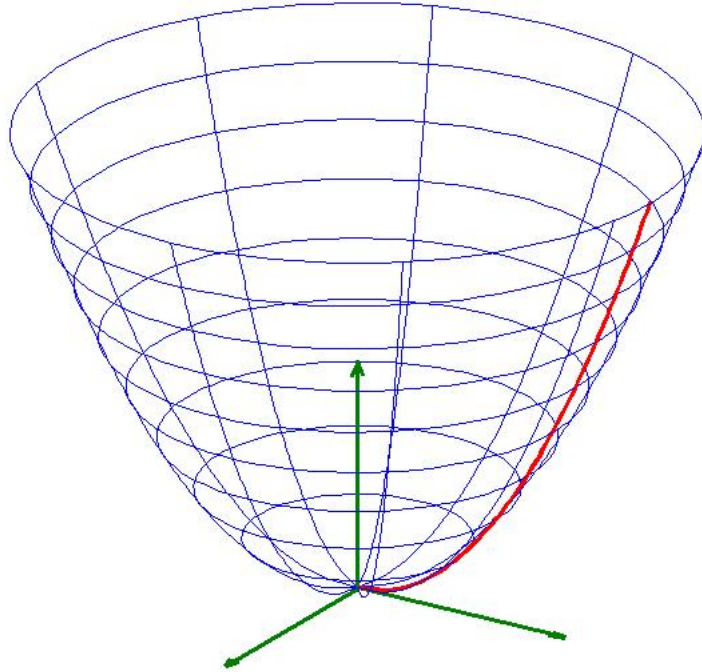
3. C est convexe car $C = \{x \in \mathbb{R}^3, g(x) \leq 0\}$ avec g convexe. En effet, soient $x, y \in C$ et $\lambda \in [0, 1]$. On a

$$g(\lambda x + (1 - \lambda)y) \leq \lambda g(x) + (1 - \lambda)g(y)$$

car g est convexe. Or $g(x) \leq 0$ puisque $x \in C$, et de même $g(y) \leq 0$. De plus comme λ et $1 - \lambda$ sont positifs, on en déduit que $\lambda g(x) + (1 - \lambda)g(y) \leq 0$, et donc qu' $g(\lambda x + (1 - \lambda)y) \leq 0$, ce qui signifie que $\lambda x + (1 - \lambda)y \in C$. Ainsi C est convexe.

C est non vide puisque $(0, 0, 0) \in C$.

4. Pour tracer C on peut voir directement qu'il s'agit d'un parabolôïde ou bien remarquer d'abord que $x_3 \geq 0$ si $x \in C$; ensuite que lorsque $x_3 \geq 0$ est fixé, les points (x_1, x_2, x_3) qui vérifient $x_1^2 + x_2^2 \leq x_3$ correspondent à un disque horizontal de rayon $\sqrt{x_3}$ et de centre $(0, 0, x_3)$. C correspond donc à une union de disques horizontaux centrés sur l'axe (Ox_3) et de rayons croissants avec x_3 . En fait on peut par exemple tracer la courbe $(0, \sqrt{x_3}, x_3)$ pour $x_3 \geq 0$, ce qui correspond au graphe de la fonction racine carrée en prenant l'axe (Ox_3) comme abscisse et (Ox_2) comme ordonnée, puis on trace des cercles horizontaux centrés sur l'axe vertical et passant par les points de la courbe.



C comprend tous les points à l'intérieur et sur la frontière de la surface tracée en bleu.

5. Le problème (P) correspond exactement au problème de projection sur l'ensemble C . Comme C est convexe fermé non vide, ce problème admet une solution unique x^* que l'on appelle projeté de y sur C .
6. J et g sont des fonctions C^1 et on a $\nabla J(x) = 2(x - y) = (2(x_1 - 1), 2(x_2 - 1), 2x_3)$ et $\nabla g(x) = (2x_1, 2x_2, -1)$. $\nabla g(x)$ est toujours non nul, et donc en particulier $\nabla g(x^*) \neq 0$, et donc x^* vérifie les conditions de Karush-Kuhn-Tucker : il existe $\mu \geq 0$ tel que x^* soit solution de

$$\nabla J(x) + \mu \nabla g(x) = 0$$

avec $\mu g(x) = 0$.

– Si $g(x) = 0$ (contrainte active) : alors les équations deviennent :

$$\begin{cases} \nabla J(x) + \mu \nabla g(x) = 0 \\ g(x) = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} 2(x_1 - 1) + 2\mu x_1 = 0 \\ 2(x_2 - 2) + 2\mu x_2 = 0 \\ 2x_3 - \mu = 0 \\ x_1^2 + x_2^2 - x_3 = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} (1 + \mu)x_1 = 1 \\ (1 + \mu)x_2 = 1 \\ 2x_3 = \mu \\ x_1^2 + x_2^2 - x_3 = 0 \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} x_1 = x_2 = 1/(1 + \mu) \\ x_3 = \mu/2 \\ \frac{2}{(1 + \mu)^2} - \frac{\mu}{2} = 0 \end{cases}$$

On a

$$\frac{2}{(1+\mu)^2} - \frac{\mu}{2} = 0 \Leftrightarrow (1+\mu)^2 \mu = 4.$$

$\mu = 1$ est solution évidente de cette équation, et donne la solution $x = (1/2, 1/2, 1/2)$.
Ensuite on factorise :

$$(1+\mu)^2 \mu - 4 = 0 \Leftrightarrow \mu^3 + 2\mu^2 + \mu - 4 = 0 \Leftrightarrow (\mu - 1)(\mu^2 + 3\mu + 4) = 0$$

$\Delta = 9 - 16 < 0$ donc $\mu = 1$ est la seule solution réelle.

– Si $g(x) < 0$ (contrainte inactive) : alors $\mu = 0$ et les équations deviennent

$$\begin{cases} \nabla J(x) = 0 \\ g(x) < 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} 2(x_1 - 1) = 0 \\ 2(x_2 - 2) = 0 \\ 2x_3 = 0 \\ x_1^2 + x_2^2 - x_3 < 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x_1 = 1 \\ x_2 = 1 \\ x_3 = 0 \\ x_1^2 + x_2^2 - x_3 < 0 \end{cases}$$

ce qui n'a pas de solution puisque $1^2 + 1^2 - 0 > 0$

Ainsi finalement les équations n'ont qu'une solution qui correspond donc forcément à x^* .

Ainsi $x^* = (1/2, 1/2, 1/2)$.