

Dans tout le problème, n et p désignent deux entiers vérifiant $1 \leq p \leq n$. On note $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{R})$ l'espace vectoriel des matrices à n lignes et p colonnes, à coefficient réels.

La transposée d'une matrice A de $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{R})$ est notée tA . Lorsqu'une matrice est inversible, on note A^{-1} son inverse.

Dans tout le problème, on identifie les deux espaces vectoriels $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$ (respectivement $\mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{R})$) et \mathbb{R}^n (resp. \mathbb{R}^p), c'est-à-dire qu'on identifie un vecteur (point) de \mathbb{R}^n (resp. \mathbb{R}^p) avec le vecteur colonne de ses coordonnées dans la base canonique de \mathbb{R}^n (resp. \mathbb{R}^p).

On munit \mathbb{R}^n (resp. \mathbb{R}^p) de sa structure euclidienne canonique, et pour tous vecteurs u et v de \mathbb{R}^n (resp. \mathbb{R}^p), on note $\langle u, v \rangle = {}^tuv$ leur produit scalaire, et $\|u\|$ la norme de u associée.

Pour tout i de $\llbracket 1, n \rrbracket$, on note f_i une fonction définie sur \mathbb{R}^p à valeurs réelles, et de classe C^2 sur \mathbb{R}^p . Soit F la fonction définie sur \mathbb{R}^p , à valeurs réelles, par :

$$F(x_1, x_2, \dots, x_p) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n [f_i(x_1, x_2, \dots, x_p)]^2.$$

Autrement dit, si $X = (x_1, x_2, \dots, x_p)$ est un point de \mathbb{R}^p , on a :

$$F(X) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n f_i^2(X) = \frac{1}{2} \|f(X)\|^2,$$

en notant $f(X)$ le vecteur $(f_1(X), f_2(X), \dots, f_n(X))$.

Le problème a pour objet l'étude de quelques aspects mathématiques liés à la recherche du minimum de la fonction F .

Partie I : Gradient et hessienne

Pour tout point $X = (x_1, x_2, \dots, x_p)$ de \mathbb{R}^p , on rappelle que :

- le *gradient* de F au point X , noté $\nabla F(X)$, est le vecteur suivant :

$$\nabla F(X) = \left(\frac{\partial F}{\partial x_1}(X), \dots, \frac{\partial F}{\partial x_p}(X) \right)$$

- la matrice *hessienne* de F au point X , notée $\nabla^2 F(X)$, est la matrice symétrique de $\mathcal{M}_p(\mathbb{R})$ suivante :

$$\nabla^2 F(X) = \left(\frac{\partial^2 F}{\partial x_k \partial x_j}(X) \right)_{1 \leq k, j \leq p}$$

Pour tout point $X = (x_1, \dots, x_p)$ de \mathbb{R}^p , on note $J(X)$ la matrice de $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{R})$ définie par :

$$J(X) = \left(\frac{\partial f_i}{\partial x_j}(X) \right)_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq p}}$$

dans laquelle i désigne l'indice de ligne et j l'indice de colonne.

On pose $G(X) = {}^tJ(X)J(X)$.

Si X est un point de \mathbb{R}^p vérifiant $\nabla F(X) \neq 0$, on dit qu'un vecteur h de \mathbb{R}^p est une *direction de décroissance* de F en X , si on a $\langle \nabla F(X), h \rangle < 0$.

Dans les trois exemples suivants, on suppose que p est égal à 2.

1°) Un premier exemple.

On considère les deux fonctions f_1 et f_2 définies sur \mathbb{R}^2 par :

$$f_1(x_1, x_2) = x_1^2 + x_2 + 1 \text{ et } f_2(x_1, x_2) = x_1 + x_2^2 + 1$$

a) Justifier que F est de classe \mathcal{C}^2 sur \mathbb{R}^2 . Calculer en tout point (x_1, x_2) de \mathbb{R}^2 , le gradient $\nabla F(x_1, x_2)$.

b) Montrer que le système d'équations qui permet de déterminer les éventuels points critiques de F , peut se mettre sous la forme suivante :

$$\begin{cases} 2x_1^3 + 2x_1x_2 + 3x_1 + x_2^2 + 1 = 0 \\ (x_1 - x_2)(2x_1^2 + 2x_1x_2 + 2x_2^2 - x_1 - x_2 + 3) = 0 \end{cases}$$

c) Etablir, pour tout (x_1, x_2) de \mathbb{R}^2 , l'inégalité

$$2x_1^2 + 2x_1x_2 + 2x_2^2 - x_1 - x_2 + 3 > 0$$

En déduire que l'unique point critique de F est $(-1/2, -1/2)$.

d) Déterminer, en tout point (x_1, x_2) de \mathbb{R}^2 , la matrice hessienne $\nabla^2 F(x_1, x_2)$. En déduire que F admet un minimum local en $(-1/2, -1/2)$.

e) On note, pour tout point X de \mathbb{R}^2 , $\nabla^2 f_1(X)$ et $\nabla^2 f_2(X)$ respectivement, les matrices hessiennes de f_1 et f_2 au point X . Préciser la matrice $J(X)$, exprimer ${}^t J(X) f(X)$ et $G(X) + \sum_{i=1}^2 f_i(X) \nabla^2 f_i(X)$ en fonction de $\nabla F(X)$ et $\nabla^2 F(X)$ respectivement.

2°) Un deuxième exemple.

Soit $a = (a_1, \dots, a_n)$, $b = (b_1, \dots, b_n)$ et $c = (c_1, \dots, c_n)$ trois vecteurs non nuls donnés de \mathbb{R}^n , tels que la famille (a, b) soit libre.

Pour tout i de $\llbracket 1, n \rrbracket$, la fonction f_i est définie sur \mathbb{R}^2 par :

$$f_i(x_1, x_2) = a_i x_1 + b_i x_2 - c_i.$$

a) Exprimer, pour tout point (x_1, x_2) de \mathbb{R}^2 , le gradient $\nabla F(x_1, x_2)$ à l'aide de $x_1, x_2, \|a\|, \|b\|, \langle a, b \rangle, \langle a, c \rangle$ et $\langle b, c \rangle$.

b) Justifier l'inégalité : $\|a\|^2 \times \|b\|^2 - \langle a, b \rangle^2 > 0$. En déduire que la fonction F possède un unique point critique (\hat{x}_1, \hat{x}_2) .

Exprimer \hat{x}_1 et \hat{x}_2 en fonction de $\|a\|, \|b\|, \langle a, b \rangle, \langle a, c \rangle$ et $\langle b, c \rangle$.

c) Calculer, en tout point (x_1, x_2) de \mathbb{R}^2 , la matrice hessienne $\nabla^2 F(x_1, x_2)$, en déduire que F admet un minimum local en (\hat{x}_1, \hat{x}_2) .

3°) Un troisième exemple.

On suppose que c_1, c_2, \dots, c_n sont n réels donnés non tous égaux. On note \bar{c} et s^2 respectivement, la moyenne arithmétique et la variance de la série statistique $(c_i)_{1 \leq i \leq n}$. Pour tout i de $\llbracket 1, n \rrbracket$, la fonction f_i est définie sur \mathbb{R}^2 par : $f_i(x_1, x_2) = x_1 + x_2 - c_i$.

a) Déterminer les points critiques de F .

b) Soit (\hat{x}_1, \hat{x}_2) un point critique de F . Exprimer $F(\hat{x}_1, \hat{x}_2)$ en fonction de s^2 . Montrer, pour tout (x_1, x_2) de \mathbb{R}^2 , l'égalité :

$$F(x_1, x_2) - F(\hat{x}_1, \hat{x}_2) = \frac{n}{2}(x_1 + x_2 - \bar{c})^2.$$

c) En déduire la nature des points critiques de F . Ce résultat était-il prévisible ?

4°) Retour au cas général.

Soit $X = (x_1, \dots, x_p)$ un point de \mathbb{R}^p .

a) Exprimer $\nabla F(X)$ en fonction de ${}^t J(X)$ et de $f(X)$.

b) Pour tout i de $\llbracket 1, n \rrbracket$, on note $\nabla^2 f_i(X)$ la matrice hessienne de f_i au point X .

Etablir la formule : $\nabla^2 F(X) = G(X) + \sum_{i=1}^n f_i(X) \nabla^2 f_i(X)$.

Partie II : Une approximation de F .

Dans cette partie, on conserve les définitions et les notations de la partie I, et on suppose que X est un vecteur **fixé** de \mathbb{R}^p vérifiant $\nabla F(X) \neq 0$.

Pour tout vecteur $h = (h_1, h_2, \dots, h_p)$ de \mathbb{R}^p , on pose $\ell(h) = f(X) + J(X)h$ et $L(h) = \frac{1}{2} \|\ell(h)\|^2$.

1°) Etablir, pour tout h de \mathbb{R}^p , l'égalité :

$$L(h) = F(X) + {}^t h \nabla F(X) + \frac{1}{2} {}^t h G(X) h.$$

2°) Soit P une matrice symétrique de $\mathcal{M}_p(\mathbb{R})$.

a) Justifier que P est diagonalisable.

b) On note $\theta_1, \dots, \theta_p$ les valeurs propres de P , et on pose $\theta = \max_{1 \leq j \leq p} |\theta_j|$.

Montrer, pour tout vecteur h de \mathbb{R}^p , l'inégalité suivante : $|{}^t h P h| \leq \theta \|h\|^2$.

3°) a) Ecrire un développement limité à l'ordre 2 de la fonction F au point X .

b) En déduire, à l'aide de la question 2°) b), que l'on a :

$$\lim_{\|h\| \rightarrow 0} \frac{F(X+h) - L(h)}{\|h\|} = 0$$

Pour X fixé de \mathbb{R}^p , on dit que $L(h)$ est une approximation à l'ordre 2 de $F(X+h)$ lorsque $\|h\|$ tend vers 0.

4°) On note : $G(X) = (g_{i,j}(X))_{1 \leq i, j \leq p}$. Soit φ_1 et φ_2 deux fonctions définies sur \mathbb{R}^p par : $\varphi_1(h) = {}^t h \nabla F(X)$ et $\varphi_2(h) = {}^t h G(X) h$.

a) Montrer que, pour tout j de $\llbracket 1, p \rrbracket$, on a :

$$\frac{\partial \varphi_1}{\partial h_j}(h) = \frac{\partial F}{\partial x_j}(X) \text{ et } \frac{\partial \varphi_2}{\partial h_j}(h) = 2 \sum_{i=1}^p g_{i,j}(X) h_i.$$

b) En déduire que le gradient $\nabla L(h)$ de L en h , est donné par :

$$\nabla L(h) = \nabla F(X) + G(X)h$$

c) Soit $\nabla^2 L(h)$ la matrice hessienne de L en h . Etablir la formule

$$\nabla^2 L(h) = G(X).$$

5°) Soit J une matrice de $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{R})$.

a) Montrer que la matrice ${}^t J J$ est diagonalisable et que ses valeurs propres sont positives ou nulles.

b) Montrer que lorsque la matrice ${}^t J J$ est inversible, le rang de la matrice J est égal à p .

6°) Montrer que si la fonction L admet des points critiques \hat{h} , alors ceux-ci vérifient l'inéquation $\langle \hat{h}, \nabla F(X) \rangle \leq 0$.

7°) On suppose que la matrice $G(X)$ est inversible.

a) Montrer que L admet un unique point critique \hat{h} donné par

$$\hat{h} = -(G(X))^{-1} \times {}^t J(X) f(X)$$

b) Etablir que \hat{h} est une direction de décroissance de F en X . En déduire que L admet un minimum local en \hat{h} .

Partie III : Une décomposition d'une matrice rectangulaire.

Afin de réduire les inconvénients liés à l'inversion de la matrice $G(X)$, on remplace celle-ci par la matrice $G(X) + \mu I$, où μ désigne un paramètre réel strictement positif, et I la matrice identité d'ordre p . Certains résultats d'algèbre linéaire permettent alors de substituer à l'inversion d'une matrice, le calcul plus simple d'une somme de matrices.

Soit J une matrice non nulle de $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{R})$.

1°) Montrer qu'il existe une matrice V orthogonale de $\mathcal{M}_p(\mathbb{R})$, un entier q tel que $1 \leq q \leq p$, et des réels $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_q$ tels que $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_q > 0$, qui vérifient l'égalité ${}^t V {}^t J J V = D$, où $D = (d_{i,j})_{1 \leq i,j \leq p}$ est définie par : $d_{i,i} = \lambda_i$ si $1 \leq i \leq q$, et $d_{i,j} = 0$ sinon. Si $q < p$, on pose $\lambda_{q+1} = \dots = \lambda_p = 0$.

Pour tout i de $\llbracket 1, p \rrbracket$, on note V_i la $i^{\text{ème}}$ colonne de V .

2°) a) Montrer que le rang de ${}^t J J$ est égal à q .

b) Montrer que, pour tout i de $\llbracket 1, q \rrbracket$, $J V_i$ est un vecteur propre de la matrice $J {}^t J$ associé à la valeur propre λ_i . En déduire que les matrices ${}^t J J$ et $J {}^t J$ ont les mêmes valeurs propres non nulles.

c) Soit (Y_1, \dots, Y_r) une base du sous-espace propre de ${}^t J J$ associée à une valeur propre non nulle. Montrer que la famille $(J Y_1, \dots, J Y_r)$ est une famille libre de $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$.

d) En déduire que les sous-espaces propres de ${}^t J J$ et $J {}^t J$ associés à la même valeur propre non nulle sont de même dimension, et que le rang de $J {}^t J$ vaut q .

3°) On pose, pour tout i de $\llbracket 1, q \rrbracket$: $U_i = \frac{1}{\sqrt{\lambda_i}} J V_i$.

a) Montrer que la famille (U_1, \dots, U_q) est une famille orthonormée de

vecteurs propres de $J^t J$.

b) En déduire qu'il existe une base orthonormée $(U_1, \dots, U_q, U_{q+1}, \dots, U_n)$ de $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$, formée de vecteurs propres de $J^t J$.

4°) On note U la matrice de $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ telle que, pour tout i de $\llbracket 1, n \rrbracket$, la $i^{\text{ème}}$ colonne de U est la matrice colonne U_i de $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$.

Soit $S = (s_{i,j})_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq p}$ la matrice de $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{R})$ définie par $s_{i,i} = \sqrt{\lambda_i}$ si $1 \leq i \leq p$ et $s_{i,j} = 0$ sinon.

Etablir l'égalité matricielle suivante : $S = {}^t U J V$.

En déduire l'égalité $J = U S {}^t V$.

5°) a) Montrer que la matrice $({}^t J J + \mu I)$ est inversible.

b) On note $R = (r_{i,j})_{1 \leq i \leq p, 1 \leq j \leq n}$ la matrice de $\mathcal{M}_{p,n}(\mathbb{R})$ définie par :

$r_{i,i} = \frac{\sqrt{\lambda_i}}{\lambda_i + \mu}$ si $1 \leq i \leq p$ et $r_{i,j} = 0$ sinon.

Etablir la formule suivante : $({}^t J J + \mu I)^{-1} \times {}^t J = V R {}^t U$.

c) En déduire l'égalité : $({}^t J J + \mu I)^{-1} \times {}^t J = \sum_{i=1}^p \frac{\sqrt{\lambda_i}}{\lambda_i + \mu} V_i {}^t U_i$.

6°) Soit X un vecteur fixé de \mathbb{R}^p vérifiant $\nabla F(X) \neq 0$.

Pour tout vecteur h de \mathbb{R}^p , on pose $M(h) = L(h) + \frac{\mu}{2} \|h\|^2$.

a) Montrer que $\lim_{\|h\| \rightarrow 0} \frac{F(X+h) - M(h)}{\|h\|} = 0$.

b) Calculer, pour tout h de \mathbb{R}^p , le gradient $\nabla M(h)$ et la matrice hessienne $\nabla^2 M(h)$ de M en h .

c) En appliquant les résultats des questions précédentes à la matrice $J(X)$, montrer que M admet un unique point critique h^* . Donner une expression de h^* qui utilise les résultats de la question **5°) c)**.

d) Montrer que M admet un minimum local en h^* .

A partir de ce minimum local h^ de M (ou du minimum local \hat{h} de L), on pourrait utiliser une méthode algorithmique permettant, sous certaines conditions, d'approcher avec une précision donnée un minimum local de la fonction F .*

Solution

Partie I

Question 1. _____

a) Pour $(x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2$, on a ici :

$$F(x_1, x_2) = \frac{1}{2}(x_1^2 + x_2 + 1)^2 + \frac{1}{2}(x_1 + x_2^2 + 1)^2$$

Par conséquent F est polynomiale et à ce titre est de classe \mathcal{C}^∞ sur \mathbb{R}^2 . Comme pour toute fonction u dérivable, on a $(u^2)' = 2u'u$, on a facilement :

$$\begin{aligned}\frac{\partial F}{\partial x_1}(x_1, x_2) &= 2x_1(x_1^2 + x_2 + 1) + (x_1 + x_2^2 + 1) \\ &= 2x_1^3 + 2x_1x_2 + 3x_1 + x_2^2 + 1\end{aligned}$$

et de la même façon (ou mieux en invoquant la symétrie des écritures) :

$$\begin{aligned}\frac{\partial F}{\partial x_2}(x_1, x_2) &= (x_1^2 + x_2 + 1) + 2x_2(x_1 + x_2^2 + 1) \\ &= 2x_2^3 + 2x_1x_2 + 3x_2 + x_1^2 + 1\end{aligned}$$

et, en écrivant en colonne :

$$\nabla F(X) = \begin{pmatrix} 2x_1^3 + 2x_1x_2 + 3x_1 + x_2^2 + 1 \\ 2x_2^3 + 2x_1x_2 + 3x_2 + x_1^2 + 1 \end{pmatrix}$$

b) Un point critique de F est un point dont les coordonnées (x_1, x_2) vérifient le système $(\frac{\partial F}{\partial x_1}(x_1, x_2) = 0, \frac{\partial F}{\partial x_2}(x_1, x_2) = 0)$, ce qui équivaut au système $(\frac{\partial F}{\partial x_1}(x_1, x_2) = 0, \frac{\partial F}{\partial x_1}(x_1, x_2) - \frac{\partial F}{\partial x_2}(x_1, x_2) = 0)$ et s'écrit :

$$\begin{cases} 2x_1^3 + 2x_1x_2 + 3x_1 + x_2^2 + 1 = 0 \\ 2(x_1^3 - x_2^3) + 3(x_1 - x_2) + (x_1^2 - x_2^2) = 0 \end{cases}$$

Puisque $x_1^3 - x_2^3 = (x_1 - x_2)(x_1^2 + x_1x_2 + x_2^2)$ et $x_1^2 - x_2^2 = (x_1 - x_2)(x_1 + x_2)$, il reste bien :

$$(x_1, x_2) \text{ critique} \iff \begin{cases} 2x_1^3 + 2x_1x_2 + 3x_1 + x_2^2 + 1 = 0 \\ (x_1 - x_2)(2x_1^2 + 2x_1x_2 + 2x_2^2 - x_1 - x_2 + 3) = 0 \end{cases} (*)$$

c) Pour x_2 fixé dans \mathbb{R} , posons :

$$\begin{aligned}\varphi(x_1) &= 2x_1^3 + 2x_1x_2 + 2x_2^2 - x_1 - x_2 + 3 \\ &= 2x_1^3 + (2x_2 - 1)x_1 + 2x_2^2 - x_2 + 3\end{aligned}$$

Ce trinôme du second degré en x_1 a pour discriminant :

$$\begin{aligned}\Delta &= (2x_2 - 1)^2 - 8 \times (2x_2^2 - x_2 + 3) = -12x_2^2 + 4x_2 - 23 \\ &= -12(x_2 - \frac{1}{6})^2 + \frac{1}{3} - 23 < 0\end{aligned}$$

Ainsi $\varphi(x_1)$ est toujours du signe de son coefficient dominant, c'est-à-dire :

$$\forall x_1 \in \mathbb{R}, \forall x_2 \in \mathbb{R}, 2x_1^3 + 2x_1x_2 + 2x_2^2 - x_1 - x_2 + 3 > 0$$

Le système (*) précédent se réduit donc à :

$$\begin{cases} 2x_1^3 + 2x_1x_2 + 3x_1 + x_2^2 + 1 = 0 \\ x_1 - x_2 = 0 \end{cases}, \text{ soit : } \begin{cases} x_2 = x_1 \\ 2x_1^3 + 3x_1^2 + 3x_1 + 1 = 0 \end{cases}$$

L'énoncé nous dit que $-1/2$ doit être racine de l'équation du 3^{ème} degré précédente. En effet en effectuant la division par $2x_1 + 1$, on obtient :

$$2x_1^3 + 3x_1^2 + 3x_1 + 1 = (2x_1 + 1)(x_1^2 + x_1 + 1)$$

et comme l'équation $x_1^2 + x_1 + 1 = 0$ n'a pas de racine réelle (les racines dans \mathbb{C} sont j et j^2) la seule solution de (*) correspond à $x_1 = -1/2$ et donc également à $x_2 = -1/2$:

$$\left(-\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}\right) \text{ est LE point critique de } F$$

d) C'est parti, les expressions obtenues en 1° a) donnent :

$$\frac{\partial^2 F}{\partial x_1^2}(x_1, x_2) = 6x_1^2 + 2x_2 + 3; \quad \frac{\partial^2 F}{\partial x_2^2}(x_1, x_2) = 6x_2^2 + 2x_1 + 3$$

$$\frac{\partial^2 F}{\partial x_1 \partial x_2}(x_1, x_2) = \frac{\partial^2 F}{\partial x_2 \partial x_1}(x_1, x_2) = 2(x_1 + x_2)$$

Soit :

$$\nabla^2 F(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} 6x_1^2 + 2x_2 + 3 & 2(x_1 + x_2) \\ 2(x_1 + x_2) & 6x_2^2 + 2x_1 + 3 \end{pmatrix}$$

En particulier $\nabla^2 F(-1/2, -1/2) = \begin{pmatrix} 7/2 & -2 \\ -2 & 7/2 \end{pmatrix}$. Ainsi avec les notations de

Monge :

$$\det(\Delta^2 F(-1/2, -1/2)) = rt - s^2 = \frac{49}{4} - 4 > 0, \text{ avec } r \text{ et } t \text{ positifs.}$$

Le premier point indique qu'il y a en ce point critique extremum local et le second point précise qu'il s'agit d'un minimum.

e) $\star f(X) = \begin{pmatrix} x_1^2 + x_2 + 1 \\ x_1 + x_2^2 + 1 \end{pmatrix}$, donc

$$J(X) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(X) & \frac{\partial f_1}{\partial x_2}(X) \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1}(X) & \frac{\partial f_2}{\partial x_2}(X) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2x_1 & 1 \\ 1 & 2x_2 \end{pmatrix}$$

\star Et :

$$\begin{aligned} {}^t J(X) f(X) &= J(X) f(X) = \begin{pmatrix} 2x_1 & 1 \\ 1 & 2x_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1^2 + x_2 + 1 \\ x_1 + x_2^2 + 1 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 2x_1^3 + 2x_1x_2 + 3x_1 + x_2^2 + 1 \\ 2x_2^3 + 2x_1x_2 + 3x_2 + x_1^2 + 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Soit :

$$\boxed{{}^t J(X) f(X) = \nabla F(X)}$$

\star Avec $f_1(X) = x_1^2 + x_2 + 1$ et $f_2(X) = x_1 + x_2^2 + 1$, il vient :

$$\nabla^2 f_1(X) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f_1}{\partial x_1^2}(X) & \frac{\partial^2 f_1}{\partial x_1 \partial x_2}(X) \\ \frac{\partial^2 f_1}{\partial x_2 \partial x_1}(X) & \frac{\partial^2 f_1}{\partial x_2^2}(X) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

et de même $\nabla^2 f_2(X) = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$, d'où :

$$\begin{aligned} K &= G(X) + f_1(X) \nabla^2 f_1(X) + f_2(X) \nabla^2 f_2(X) \\ &= \begin{pmatrix} 2x_1 & 1 \\ 1 & 2x_2 \end{pmatrix}^2 + (x_1^2 + x_2 + 1) \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} + (x_1 + x_2^2 + 1) \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 4x_1^2 + 1 & 2(x_1 + x_2) \\ 2(x_1 + x_2) & 4x_2^2 + 1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 2x_1^2 + 2x_2 + 2 & 0 \\ 0 & 2x_1 + 2x_2^2 + 2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 6x_1^2 + 2x_2 + 3 & 2(x_1 + x_2) \\ 2(x_1 + x_2) & 6x_2^2 + 2x_1 + 3 \end{pmatrix} \text{ et on constate que :} \end{aligned}$$

$$\nabla^2 F(X) = G(X) + \sum_{i=1}^2 f_i(X) \nabla^2 f_i(X)$$

Question 2.

a) Ici $F(X) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n f_i^2(X) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (a_i x_1 + b_i x_2 - c_i)^2$, donc :

$$\begin{aligned} \frac{\partial F}{\partial x_1}(X) &= \sum_{i=1}^n f_i(X) \frac{\partial f_i}{\partial x_1}(X) = \sum_{i=1}^n a_i (a_i x_1 + b_i x_2 - c_i) \\ &= \|a\|^2 x_1 + \langle a, b \rangle x_2 - \langle a, c \rangle \end{aligned}$$

et de même $\frac{\partial F}{\partial x_2}(X) = \langle a, b \rangle x_1 + \|b\|^2 x_2 - \langle b, c \rangle$:

$$\nabla F(X) = \begin{pmatrix} \|a\|^2 x_1 + \langle a, b \rangle x_2 - \langle a, c \rangle \\ \langle a, b \rangle x_1 + \|b\|^2 x_2 - \langle b, c \rangle \end{pmatrix}$$

b) On sait que $\langle a, b \rangle^2 \leq \|a\|^2 \|b\|^2$, avec égalité si et seulement si la famille (a, b) est liée, donc ici l'inégalité est stricte et le système

$$\begin{cases} \|a\|^2 x_1 + \langle a, b \rangle x_2 = \langle a, c \rangle \\ \langle a, b \rangle x_1 + \|b\|^2 x_2 = \langle b, c \rangle \end{cases}$$

est de déterminant $\|a\|^2 \|b\|^2 - \langle a, b \rangle^2$ non nul. Il admet une solution et une seule (\hat{x}_1, \hat{x}_2) , qui est donc le seul point critique de F , et on obtient aisément :

$$\hat{x}_1 = \frac{\langle a, c \rangle \|b\|^2 - \langle a, b \rangle \langle a, c \rangle}{\|a\|^2 \|b\|^2 - \langle a, b \rangle^2}, \hat{x}_2 = \frac{\langle b, c \rangle \|a\|^2 - \langle a, b \rangle \langle b, c \rangle}{\|a\|^2 \|b\|^2 - \langle a, b \rangle^2}$$

c) Le calcul des dérivées partielles secondes de F est banal et donne :

$$\nabla^2 F(X) = \begin{pmatrix} \|a\|^2 & \langle a, b \rangle \\ \langle a, b \rangle & \|b\|^2 \end{pmatrix} \quad (\text{indépendant du point } X)$$

et comme $\|a\|^2 \|b\|^2 - \langle a, b \rangle^2 > 0$ avec $\|a\|^2 > 0$, on en conclut que F admet un minimum local en (\hat{x}_1, \hat{x}_2) .

(D'ailleurs, par « canonisation » de F , il serait facile de voir qu'il s'agit en fait d'un minimum global.)

Question 3.

Vu la fin de la question, on fait semblant de ne rien voir pour l'instant ...

$$\text{a) } \nabla F(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n (x_1 + x_2 - c_i) \\ \sum_{i=1}^n (x_1 + x_2 - c_i) \end{pmatrix} = n \begin{pmatrix} x_1 + x_2 - \bar{c} \\ x_1 + x_2 - \bar{c} \end{pmatrix}$$

Donc les points critiques de F , qui sont les points où $\nabla F(x_1, x_2) = 0$, sont tous les points (\hat{x}_1, \hat{x}_2) tels que $\hat{x}_1 + \hat{x}_2 = \bar{c}$.

$$\text{b) } \star F(\hat{x}_1, \hat{x}_2) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (\hat{x}_1 + \hat{x}_2 - c_i)^2 = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (\bar{c} - c_i)^2 = \frac{n}{2} \times \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (\bar{c} - c_i)^2$$

Soit :

$$F(\hat{x}_1, \hat{x}_2) = \frac{n}{2} s^2$$