

Chapitre 4. Optimisation différentiable avec contraintes

Etant donné une fonction numérique $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ de classe C^1 (ou C^2) définie sur une partie $U \subset \mathbb{R}^n$, nous sommes intéressé au problème de minimisation

$$f_{\min} = \inf_{x \in U} f(x) = \min_{x \in U} f(x)$$

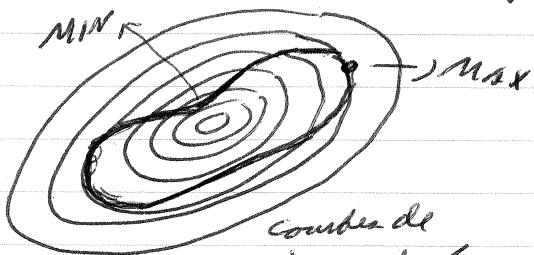
Au chapitre précédent, nous avons considéré le cas où $U \subset \mathbb{R}^n$ était un ouvert, donc sans contraintes. Maintenant, nous allons prendre $U \subset \mathbb{R}^n$ un fermé.

Voici des exemples de choix de U

1. Contraintes de type égalité

$$U = \{x \in \mathbb{R}^n \mid g_1(x) = g_2(x) = \dots = g_m(x) = 0\}$$

$$\text{Ex: "1} \quad \min_{m=1} f(x_1, x_2) \\ g_1(x_1, x_2) = 0$$



$$b) \quad \min \frac{1}{2} (Ax, x) - (b, x) \quad \text{---}$$

$$Bx=c$$

$A \geq 0$ sym, d'ordre n
où B = matrice d'ordre $m \times n$
 b = vecteur dim = n
 c = vecteur dim = m

c)



$$\max V(x_1, x_2, x_3) \\ S(x_1, x_2) = c_0$$

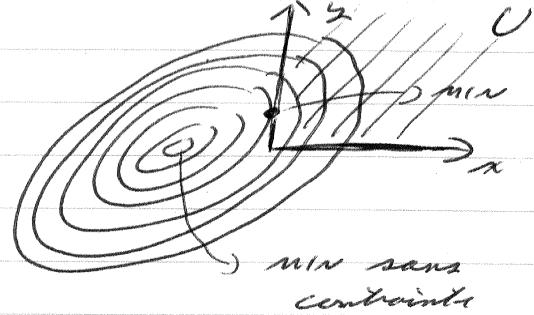
$$d) \quad \min -V(x_1, x_2) \\ S(x_1, x_2) = c_0$$

(72)

2. Contraintes de type inégalités

$$U = \{ x \in \mathbb{R}^n \mid g_1(x) \leq 0; g_2(x) \leq 0; \dots; g_m(x) \leq 0 \}$$

Ex: a) $\min f(x, y)$
 $x \geq 0$
 $y \geq 0$



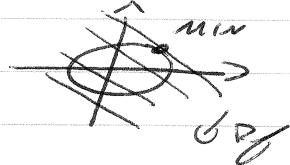
b) $\min \frac{1}{2} (Ax, x) - (b, x)$
 $Bx \leq c$

Remarque: en premier, nous allons traiter le cas où U est un convexe fermé.

Ex: $U = \{ Bx = c \}$
 $U = \{ Bx \leq c \}$

$\min U = \{ x^2 + y^2 = 1 \}$ n'est pas convexe

Ex: $\min x - y$
 $x^2 + y^2 = 1$



Position du problème

Il s'agit de caractériser le problème de minimisation

$$\min_{x \in V} f(x)$$

sous les hypothèses que

- 1) f est dérivable (C^1 ou C^0),
- 2) $V \subset \mathbb{R}^n$ fermé convexe.

Rappel: • on a existence de la solution si
- V borné

ou - f coercive (d'section inf.
bornée)

• on a unicité si f est strict. convexe.

4.1 Conditions d'optimalité

Voici une condition nécessaire d'optimalité qui doit vérifier le point $a \in V$ minimisant de f .

Théorème : condition nécessaire du 1^{er} ordre

Soit $f: V \rightarrow \mathbb{R}$ de classe C^1 définie sur un ensemble convexe fermé $V \subset \mathbb{R}^n$.

Si $a \in V$ est un point minimisant, alors

$$(\nabla f(a), x-a) \geq 0 \quad \forall x \in V$$

(74)

Preuve: V est convexe

$$\forall x \in V \Rightarrow a + t(x-a) \in V \quad \forall t \in [0,1]$$

$$\forall x \in V \Rightarrow f(a + t(x-a)) - f(a) \geq 0 \text{ car } a \text{ est min.}$$

$$\forall x \in V \stackrel{def}{=} \lim_{\substack{t \rightarrow 0 \\ t > 0}} \frac{f(a + t(x-a)) - f(a)}{t} \geq 0$$

$$\forall x \in V \quad (\nabla f(a), x-a) \geq 0.$$

Remarque:

$$*) \quad V = \mathbb{R}^n \quad (\nabla f(a), x-a) \geq 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^n$$

$$\text{Preuve} \quad x = \pm y + a \quad y \in \mathbb{R}^n$$

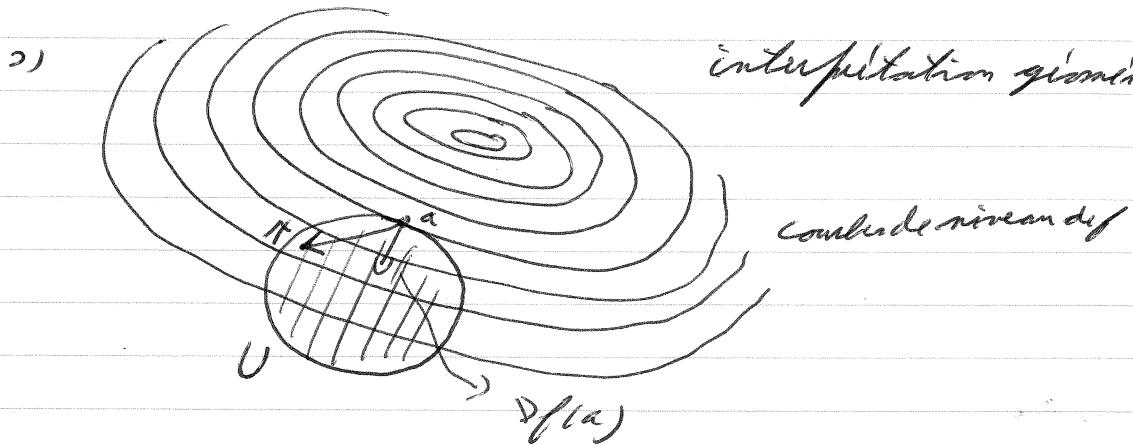
$$\Rightarrow (\nabla f(a), \pm y) \geq 0$$

$$\stackrel{def}{=} \begin{cases} (\nabla f(a), y) \geq 0 \\ (\nabla f(a), -y) \geq 0 \end{cases}$$

$$\stackrel{def}{=} (\nabla f(a), y) = 0 \quad \forall y \in \mathbb{R}^n$$

$$\Rightarrow \nabla f(a) = 0$$

On retrouve la condition d'optimalité du 1^{er} ordre dans le cas sans contrainte.



(80)

Il faut que l'angle θ entre $Df(a)$ et $x-a$ soit dans l'intervalle

$$\frac{\pi}{2} \leq \theta < \frac{\pi}{2}$$

(Hx < 0)

C'est une condition très forte qui permet de trouver le (ou les) pt. à a minimisant.

Dans la situation où f est convexe, la condition nécessaire devient aussi suffisante.

Théorème: condition nécessaire et suffisante du 1^{er} ordre dans le cas convexe.

Soit $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ de classe C^1 et convexe définie sur un convexe fermé $U \subset \mathbb{R}^n$.

$a \in U$ est un pt. minimisant ssi $(Df(a), x-a) \geq 0$
Hx < 0.

Preuve. \Rightarrow déjà fait

 \Leftarrow

f est convexe
 $\Rightarrow f(x) \geq f(a) + (Df(a), x-a)$ Hx < 0

Mais $(Df(a), x-a) \geq 0$

$\Rightarrow f(x) \geq f(a) + (Df(a), x-a) \geq f(a)$ Hx < 0

$\Rightarrow a$ est un min.

(8)

Remarque:

Si $a \in \text{int } V$ (extérieur à l'intérieur de V) \Rightarrow

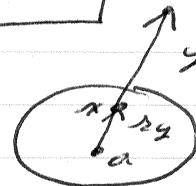
$$\boxed{\nabla f(a) = 0}$$

En effet

puisque $y \in \mathbb{R}^n$

$$\Rightarrow \exists r > 0 \text{ t.q.}$$

$$x = a + ry \in V$$



$$\Rightarrow (\nabla f(a), x-a) \geq 0$$

$$\Leftrightarrow r(\nabla f(a), y) \geq 0$$

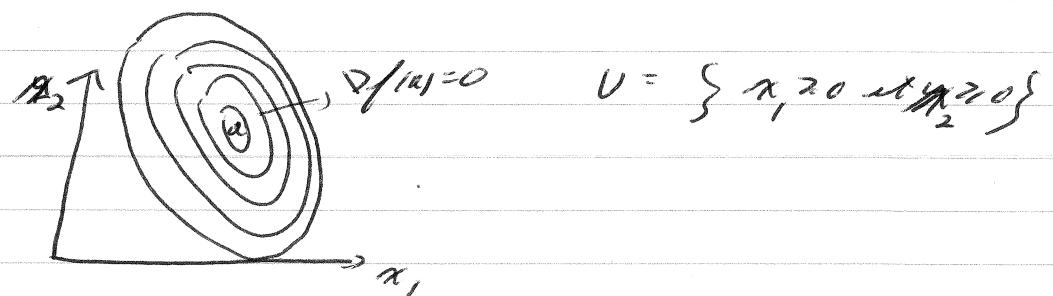
$$\forall y \in \mathbb{R}^n \quad (\nabla f(a), y) \geq 0$$

$$\Rightarrow (\nabla f(a), -y) \leq 0$$

$$\Rightarrow (\nabla f(a), y) = 0 \quad \forall y \in \mathbb{R}^n$$

$$\Rightarrow \nabla f(a) = 0$$

En conclusion, si le pt. minimisant se trouve à l'intérieur de V , cela signifie que les contraintes sont inactive. On revient à la condition d'optimalité sans contraintes.



(82)

Voici des exemples

Ex 1. $U = \text{sous-espace linéaire de } \mathbb{R}^n$

$$\text{Ex: } \min f(x_1, x_2)$$

$$2x_1 + 3x_2 = 0$$

Dans ce cas, le pt. à minimiser est caractérisé par

$$(\nabla f(a), y) = 0 \quad \forall y \in U$$

$$\Rightarrow \nabla f(a) \in U^\perp$$

$$\text{En effet: } (\nabla f(a), x-a) \geq 0 \quad \forall x \in U$$

Fixons $y \in U$

Pour que $x = y + a \in U$ car U est linéaire

$$\Rightarrow (\nabla f(a), x-a) \geq 0$$

$$\Rightarrow (\nabla f(a), y) \geq 0 \quad \forall y \in U$$

$$\Rightarrow (\nabla f(a), -y) \leq 0$$

$$\Rightarrow (\nabla f(a), y) = 0 \quad \forall y \in U$$

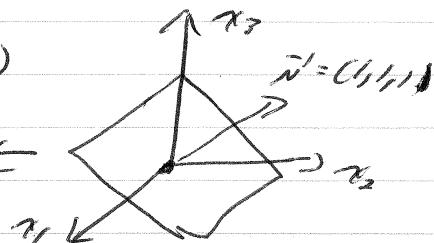
$$\Rightarrow \nabla f(a) \in U^\perp$$

Exemple concrèt:

$$\begin{aligned} \min & \frac{1}{2} [(x_1-1)^2 + (x_2-2)^2 + (x_3-3)^2] \\ \text{s.t. } & x_1 + x_2 + x_3 = 0 \end{aligned}$$

$$\nabla f = (x_1-1, x_2-2, x_3-3)$$

$$U = \{x_1 + x_2 + x_3 = 0\} = \text{plan } E$$



(83)

V^\perp = la droite engendrée par la normale $(1,1,1)$

$$\mathcal{D}_0 \quad \nabla f(a) \parallel (1,1,1)$$

$$\begin{aligned} \text{E1} \quad a_1 - 1 &= t & t \neq 0 \\ a_2 - 2 &= t \\ a_3 - 3 &= t \end{aligned}$$

Mais $a \in V$

$$\begin{aligned} \Rightarrow (1+t) + (t+2) + (t+3) &= 0 \\ 3t + 6 &= 0 \quad \Rightarrow t = -2 \end{aligned}$$

$$\begin{array}{l} \therefore \\ \begin{aligned} a_1 &= -1 \\ a_2 &= 0 \\ a_3 &= 1 \end{aligned} \end{array} \quad \text{est l'unique pt. min.}$$

Ex 2: Cas où $V \subset \mathbb{R}^n$ est un sous-espace affine

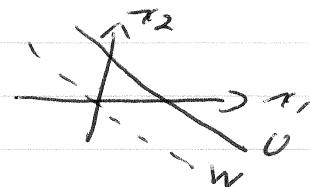
$$V = x_0 + W \quad \text{avec } W \subset \mathbb{R}^n \text{ sous-espace}$$

$$\text{Ex: } V = \{x_1 + x_2 = 0\}$$

$$V = \{y_1 + y_2 = 0\} + (1, 0)$$

$$x_1 = y_1 + 1$$

$$x_2 = y_2$$



$$\begin{cases} x_1 = y_1 + 1 \\ x_2 = -y_1 \end{cases}$$

$$\text{car } y_1 = -y_1$$

équation paramétrique de la droite V

Analysons la condition d'optimalité

$$(\nabla f(a), x-a) \geq 0 \quad \forall x \in V$$

(84)

Fixons $w \in W$ et posons $x = a + w$

On a que $x \in V$ car V est sous-espace affine
(voir cas où $V = \text{droite}$)

$$\Rightarrow (\nabla f(a), x-a) \geq 0$$

$$\Rightarrow (\nabla f(a), w) \geq 0 \quad \forall w \in W$$

$$\Rightarrow (\nabla f(a), -w) \leq 0 \quad \text{car } W \text{ est linéaire}$$

$$\Rightarrow (\nabla f(a), w) = 0 \quad \forall w \in W$$

$$\Rightarrow \nabla f(a) \in W^\perp$$

On peut aussi écrire la condition d'optimilité sous la forme

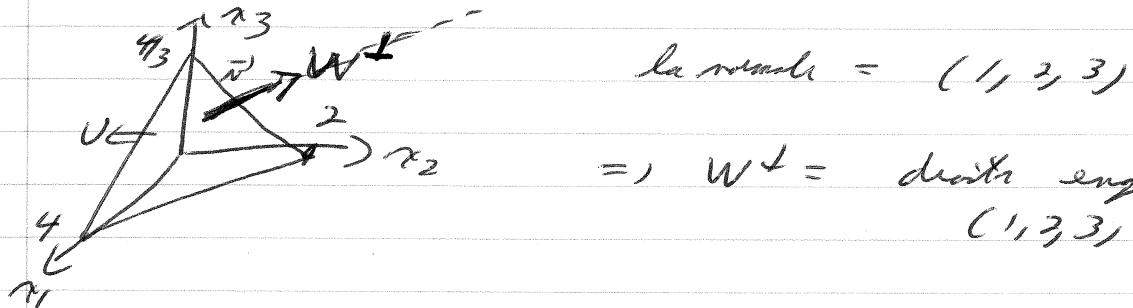
$$(\nabla f(a), x-a) = 0 \quad \forall x \in V$$

Exemple concrèt:

$$\begin{aligned} \min \quad & \frac{1}{2} (x_1^2 + x_2^2 + x_3^2) \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + 2x_2 + 3x_3 = 4 \end{aligned}$$

$$V = \{x_1 + 2x_2 + 3x_3 = 4\} = \text{plan } \mathbb{C}R^3 \quad \text{sous-espace affine}$$

$$\nabla f = (x_1, x_2, x_3)$$



$$=) W^\perp = \text{droite engendrée par } (1, 3, 3)$$

(85)

La condition d'optimilité doit être

$$\nabla f(a) \parallel (1, 2, 3)$$

$$\Leftrightarrow a_1 = t$$

$$a_2 = 2t$$

$$a_3 = 3t$$

Mais $a \in U$

$$\Rightarrow t + 2(2t) + 3(3t) = 4$$

$$\Rightarrow t = 2/13$$

$$\Rightarrow a_1 = 2/13$$

$a_2 = 4/13$ est l'unique pt
minimisant

$$a_3 = 6/13$$

Ex. 38

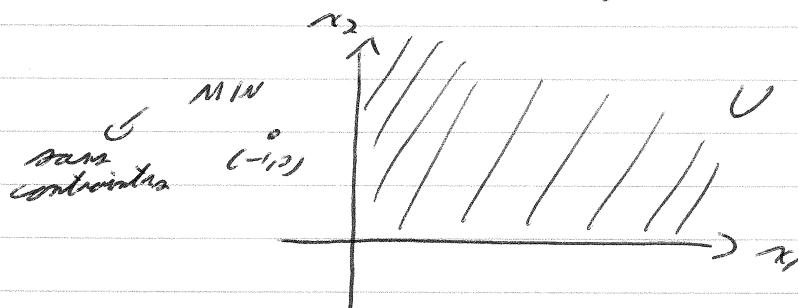
$$U = \{x_1 \geq 0 \text{ et } x_2 \geq 0\}$$

$$\begin{array}{ll} \min & \frac{1}{2} [2x_1^2 + 2x_1x_2 + 4x_2^2] - x_2 \\ \text{sous} & \\ x_1 \geq 0 & \\ x_2 \geq 0 & \end{array}$$

$$\nabla f = (2x_1 + x_2, x_1 + 2x_2 - 1)$$

Remarque: le minimum doit se trouver sur la
frontière car $\nabla f(a) = 0$

$$\Rightarrow a = (-1, 2) \notin U$$

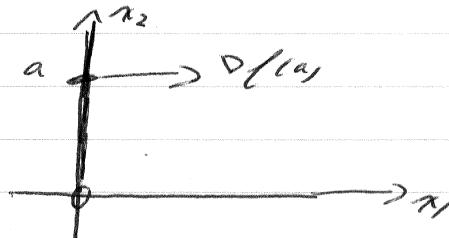


$$\nabla f(a, x-a) \geq 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}$$

(86)

Etudions $\nabla f(a)$ sur la frontière.

i) $x_1=0$ et $x_2 > 0$

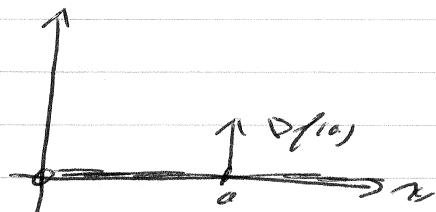


On doit avoir que $\nabla f(a)$ = même direction que $(1, 0)$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} x_2 \\ x_{2-1} \end{pmatrix} = t \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad t > 0$$

$$\Rightarrow x_2 = 1 \Rightarrow (0, 1) \text{ est un candidat potentiel}$$

ii) $x_2=0$ et $x_1 > 0$



On doit avoir que $\nabla f(a)$ = même direction que $(0, 1)$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} 2x_1 \\ x_{1-1} \end{pmatrix} = t \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \quad t > 0$$

$$\Rightarrow x_1 = 0 \quad \text{non! car } x_1 > 0$$

iii) en $(0, 0)$

$\nabla f(0, 0) = (0, -1)$ qui n'est pas admissible

$\overset{\circ}{\circ} (0, 1)$ est l'un des minimums

