

### Ex 3

Minimiser  $f(x)$   
 sous la contrainte d'égalité  $h(x) = 0$   
 Si le minimum est atteint en  $x_0$   
 $\forall x \in \mathcal{P} \quad f(x) \geq f(x_0)$   
 $f: \mathcal{P} \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$   
 $h: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^p$

Soit  $\delta \in ]-\varepsilon, \varepsilon[ \rightarrow \mathcal{P}$ ,  $\mathcal{P} = \{x \in \mathbb{R}^n, h(x) = 0\}$  telle que  $\gamma(0) = x_0$

$$\nabla_x L(x, \lambda) = 0$$

$$L(x, \lambda) = f(x) + \sum_{i=1}^p h_i(x) \lambda_i$$

$$h(x) = (h_1(x), \dots, h_p(x))$$

CN du 1<sup>er</sup> ordre

$$\beta \circ \gamma \in ]-\varepsilon, \varepsilon[ \rightarrow \mathbb{R}$$

$$h \circ \gamma \in ]-\varepsilon, \varepsilon[ \rightarrow \mathbb{R}^p$$

Pour  $\beta \circ \gamma$  par composition de fonction

$$\frac{d}{dt} (\beta \circ \gamma)(t) = (\nabla_x \beta)(\gamma(t)) \gamma'(t) \text{ et de plus en } t=0 \text{ on a } \gamma'(0) = 0$$

$$\frac{d}{dt} (\beta \circ \gamma)(0) = (\nabla_x \beta)(x_0) \gamma'(0)$$

$\beta$  atteint son min en  $x_0$  donc  $\beta \circ \gamma$  atteint son min en 0

Donc par la condition nécessaire d'une fonction de  $]-\varepsilon, \varepsilon[ \rightarrow \mathbb{R}$  d'avoir un minimum, on a  $\frac{d}{dt} (\beta \circ \gamma)(0) = 0$

Ainsi, pour toute courbe  $\gamma$  telle que  $\gamma(0) = x_0$  on a  $(\nabla_x \beta)(x_0) \cdot \gamma'(0) = 0$

Ainsi  $\nabla \beta(x_0) \perp T_{x_0} \mathcal{P}$ . Or  $x_0$  est un point régulier de  $h$

$$\nabla h(x_0) = [\nabla h_1(x_0), \dots, \nabla h_p(x_0)]$$

$\uparrow$   
 famille de point régulier.

$$\text{Donc } \nabla \beta(x_0) \in \text{Vect}(\nabla h_1(x_0), \dots, \nabla h_p(x_0))$$

$$\text{Ainsi, il existe } \lambda \in \mathbb{R}^p, \lambda = (\lambda_1, \dots, \lambda_p) \text{ tel que } \nabla \beta(x_0) + \sum_{i=1}^p \lambda_i \nabla h_i(x_0) = 0$$

$\uparrow$   
 unités car  $\nabla h_i(x_0)$  sont libres.

$$\Rightarrow \exists! \lambda \in \mathbb{R}^p \text{ tel que } \nabla_x L(x_0, \lambda) = 0$$

CN du 2<sup>nd</sup> ordre

Snail

Soit  $y \in T_{x_0} \mathcal{P}$  il existe  $\gamma: ]-\varepsilon, \varepsilon[ \rightarrow \mathcal{P}$ , telle que  $\gamma(0) = x_0$  et  $\gamma'(0) = y$ . On calcule  $\frac{d^2}{dt^2} (\beta \circ \gamma)(t) = \frac{d}{dt} (\nabla_x \beta(\gamma(t))^\top \gamma'(t))$

$\uparrow$   
 vecteur ligne

$\uparrow$   
 vecteur colonne

$$\frac{d^2}{dt^2} (f \circ \gamma)(t) = \nabla_{\gamma}^2 f(\gamma(t)) \gamma'(t) \gamma'^T(t) + \nabla_{\gamma} f(\gamma(t)) \gamma''(t)$$

$$\frac{d^2}{dt^2} (f \circ \gamma)(t) = \nabla_{\gamma}^2 f(\gamma(t)) \gamma'(t) \gamma'^T(t) + \nabla_{\gamma} f(\gamma(t))^T \cdot \gamma''(t)$$

$$\frac{d^2}{dt^2} (f \circ \gamma)(0) = y^T \nabla_{\gamma}^2 f(x_0) y + \nabla_{\gamma} f(x_0)^T \cdot \gamma''(0)$$

$f \circ \gamma : ]-\varepsilon, \varepsilon[ \rightarrow \mathbb{R}$  admet un min en 0

Donc  $(f \circ \gamma)''(0) \geq 0$  ( $\varepsilon > 0$  pour être un minimum)

$$y^T \nabla_{\gamma}^2 f(x_0) y + \nabla_{\gamma} f(x_0)^T \cdot \gamma''(0) \geq 0 \quad (L_1)$$

Puis h.v

$$\forall t \in ]-\varepsilon, \varepsilon[ \quad h \circ \gamma(t) = 0$$

$$\gamma : ]-\varepsilon, \varepsilon[ \rightarrow \mathcal{P}$$

$$\mathcal{P} = \{x \in \mathbb{R}^n, h(x) = 0\}$$

Pour tout  $i \in \{1, \dots, p\}$   $h = (h_1, \dots, h_p)$

$$\frac{d}{dt} (h_i \circ \gamma)(t) = \nabla_{\gamma} h_i(\gamma(t)) \cdot \gamma'(t)$$

$$\frac{d^2}{dt^2} (h_i \circ \gamma)(t) = \gamma'(t)^T \nabla_{\gamma}^2 h_i(\gamma(t)) \gamma'(t) + \nabla_{\gamma} h_i(\gamma(t)) \cdot \gamma''(t)$$

Donc en  $t=0$

$$\frac{d^2}{dt^2} (h_i \circ \gamma)(0) = y^T \nabla_{\gamma}^2 h_i(x_0) y + \nabla_{\gamma} h_i(x_0)^T \gamma''(0) = 0 \quad (L_2)$$

Pour le  $\lambda = (\lambda_1, \dots, \lambda_p) \in \mathbb{R}^p$  de la condition du 1<sup>er</sup> ordre.

$$\nabla_{\gamma}^2 L(x, \lambda) = \nabla_{\gamma}^2 f(x) + \nabla_{\gamma}^2 g(x, \lambda)$$

$$Pour (L_1) + \sum_{i=1}^p \lambda_i (L_2) = y^T \nabla_{\gamma}^2 (f + \sum \lambda_i h_i)(x_0) y + \nabla_{\gamma} (f + \sum \lambda_i h_i)(x_0)^T \gamma''(0) \geq 0$$

$$= \nabla_{\gamma}^2 L(x_0, \lambda_0)^T y$$

Par la condition du 1<sup>er</sup> ordre

D'où la CV du second ordre :

Pour la CS du 2<sup>nd</sup> ordre il faut que

$$\forall y \in T_{x_0} \mathcal{P}, y^T \nabla_{\gamma}^2 L(x_0, \lambda) y > 0$$

Exo 4

Minimiser / Maximiser  $f(x)$   
 sous la contrainte  $h(x)=0$  où  $h: \mathbb{R}^4 \rightarrow \mathbb{R}$  est continue

$$h(x) = Ax + b$$

$$\text{avec } A = \begin{pmatrix} 0 & -2 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \quad b = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Donc  $P = \{x \in \mathbb{R}^4, h(x)=0\}$  est un espace affine de dimension  $4 - 2 = 2$   
 donc un plan.

1<sup>re</sup> Méthode : Multiplicateurs de Lagrange.

$$\text{On pose } L(x, \lambda) = f(x) + \lambda h(x)$$

$$\nabla_x L(x, \lambda) = 0$$

$$(+ h(x)=0)$$

$$\nabla_x L(x, \lambda) = \begin{pmatrix} 2 - 4x_2 - \lambda_2 \\ -10x_1 - 2\lambda_1 \\ -2x_3 + 4 + \lambda_2 \\ 4 + \lambda_1 \end{pmatrix}$$

D'où le système.

$$\begin{cases} 2 - 4x_2 - \lambda_2 = 0 & L_1 \\ -10x_1 - 2\lambda_1 = 0 & L_2 \\ -2x_3 + 4 + \lambda_2 = 0 & L_3 \\ 4 + \lambda_1 = 0 & L_4 \\ -2x_2 + x_4 - 2 = 0 & L_5 \\ x_1 - x_3 + 1 = 0 & L_6 \end{cases}$$

$$\text{Par } (L_4) \quad \lambda_1 = -4$$

$$\text{Par } (L_2) \quad x_1 = \frac{10}{10} \lambda_1 = -\frac{4}{5}$$

$$\text{Par } (L_5) \quad x_4 = 2 + 2x_2 = \frac{18}{5}$$

Il reste

$$\begin{cases} 4x_1 + \lambda_2 = 8 & L_1 \\ 2x_3 - \lambda_2 = 4 & L_2 \\ x_1 - x_3 = -1 & L_3 \end{cases}$$

$$\begin{cases} 4x_1 + 2x_3 = 6 & L_1 \leftarrow L_1 + L_2 \\ 2x_3 - \lambda_2 = 4 \\ x_1 - x_3 = -1 \end{cases}$$

$$\begin{cases} 6x_1 = 4 & L_1 \leftarrow L_1 + 2L_3 \\ 2x_3 - \lambda_2 = 4 \\ x_1 = \frac{2}{3} \end{cases}$$

$$\text{Puis } x_3 = \frac{5}{3}, \text{ et } \lambda_2 = \frac{10}{3} - 4 = -\frac{2}{3}$$

$$\text{On a donc l'unique point candidat } (\hat{x}, \hat{\lambda}) = \left( \frac{2}{3}, -\frac{4}{5}, \frac{5}{3}, \frac{18}{5}, -\frac{2}{3}, -\frac{2}{3} \right)$$

Condition Necessaire du 2<sup>nd</sup> ordre

$$\nabla_x^2 L(n, \lambda) = \begin{pmatrix} -4 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -10 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Espace tangent:

$$\nabla h(\hat{n}) = \begin{pmatrix} 0 \\ -2 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = A^T$$

← famille libre donc  $\hat{n}$  est un point régulier

Donc  $f$  obtient son minimum en  $\hat{n}$  local

Méthode de substitution

On va paramétrer, donc de déterminer  $g: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathcal{P}$  - bijection.

$$g \text{ prend } g(s, t) = \begin{pmatrix} s \\ t \\ 1+s \\ 2+2t \end{pmatrix}$$

$\downarrow \quad \downarrow \quad \downarrow \quad \downarrow$   
 $x_1 \quad x_2 \quad x_3 \quad x_4$

$$\begin{cases} x_3 = 1 + x_1 \\ x_4 = 2 + 2x_2 \end{cases}$$

$$f(x_1, x_2) = f(x_1, x_2, x_3, x_4) = f(x_1, x_2, 1+x_1, 2+2x_2)$$

$$g(s_1, t_1) = g(s_2, t_2) \Rightarrow (s_1, t_1) = (s_2, t_2)$$

Optimiser  $(f \circ g)(s, t)$  sur  $\mathbb{R}^2$

$$(f \circ g)(s, t) = 2s - 2s^2 - 5t^2 - (1+s)^2 + 4(1+s) + 4(2+2t)$$

1<sup>re</sup> étape Détermination des points critiques

$$(f \circ g)(s, t) = -3s^2 + 4s - 5t^2 + 8t + 11$$

$$\nabla_{(s,t)} (f \circ g)(s, t) = \begin{pmatrix} -6s + 4 \\ -10t + 8 \end{pmatrix}$$

$$\nabla_{(s,t)} (f \circ g)(s, t) = 0 \Rightarrow s = \frac{2}{3}, t = \frac{4}{5}$$

$$\text{D'où le point } p = \left( \frac{2}{3}, \frac{4}{5} \right)$$

Calcul de la Hessienne.

$$\text{Hess}(f \circ g)(s, t) = \nabla^2 f \circ g(s, t) = \begin{pmatrix} -6 & 0 \\ 0 & -10 \end{pmatrix}$$

$$\text{Sp}(\text{Hess}(f \circ g)) \subset \mathbb{R}^*$$

Donc  $f \circ g$  obtient un maximum local en  $\left( \frac{2}{3}, \frac{4}{5} \right)$

\*  $g(\frac{2}{3}, \frac{4}{3}) = \frac{4}{3}$  déterminé au paravent.

\*  $f \circ g$  est une fonction concave pour  $(x)$  donc le maximum est global.

\*  $(f \circ g)$  est une forme quadratique  $\Rightarrow$  unicité du max.

### Exercice 5

Par les multiplicateurs de Lagrange.

**EXERCICE 5** Résoudre le problème d'optimisation suivant par la méthode de substitution et la méthode des multiplicateurs de Lagrange :

$$(P) \begin{cases} \text{Optimiser } (f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2) \\ \text{sous la contrainte: } \{ x_1 + x_2^2 = 1 \} \end{cases}$$

On optimiser  $f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2$   
 sous la contrainte  $h(x_1, x_2, x_3) = 0$  ou  $h(x_1, x_2, x_3) = x_1 + x_2^2 - 1$

On pose  $L(x_1, x_2, x_3, \lambda) = L(x, \lambda) = f(x) + \lambda f_c(x)$   
 (R car 1 seul contrainte.)

$$\nabla_x L(x, \lambda) = \begin{pmatrix} 2x_1 + \lambda \\ 2x_2 + 2\lambda x_2 \\ 2x_3 \end{pmatrix}$$

Donc  $\begin{cases} \nabla_x L(x, \lambda) = 0 \\ h(x) = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} 2x_1 + \lambda = 0 \\ x_2(1 + \lambda) = 0 \\ x_3 = 0 \\ x_1 + x_2^2 - 1 = 0 \end{cases}$

1<sup>er</sup> cas :  $\lambda = -1$

Par  $L_3$  :  $x_3 = 0$ , par  $L_1$  :  $x_1 = \frac{1}{2}$

Par  $L_4$  :  $x_2^2 = \frac{1}{2} \Rightarrow x_2 = \pm \frac{\sqrt{2}}{2}$

Donc les points sont :

$P_1 : (\frac{1}{2}, \frac{\sqrt{2}}{2}, 0, -1)$  et  $(\frac{1}{2}, -\frac{\sqrt{2}}{2}, 0, -1) = P_2$

2<sup>er</sup> cas :  $\lambda = -2$

Par  $L_2$  :  $x_2 = 0$  par  $L_3$  :  $x_3 = 0$

Par  $L_4$  :  $x_1 = 1$  et par  $L_2$  :  $\lambda = -2$

Donc le point  $(1, 0, 0, -2) = P_3$

Condition du 2<sup>nd</sup> ordre  
 $\nabla_{xx}^2 L(x, \lambda) = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2(1+\lambda) & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$

En  $P_1$  plan tangent.

$\nabla h(x_1, x_2, x_3) = \begin{pmatrix} 1 \\ 2x_2 \\ 0 \end{pmatrix}$  Donc  $\nabla h(\frac{1}{2}, \frac{\sqrt{2}}{2}, 0) = \begin{pmatrix} 1 \\ \sqrt{2} \\ 0 \end{pmatrix}$

Définir le plan tangent

$$T_{P_1} = \text{Vect} \left\{ \begin{pmatrix} -\sqrt{2} \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$$

Donc si  $\vec{u} \in T_{P_1}$  et  $\vec{u} \neq 0$  alors il existe  $(a, b) \neq (0, 0)$  telle que  $\vec{u} = a \begin{pmatrix} \sqrt{2} \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + b \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$

$$\vec{u}^T \nabla_n^2 L(P_1) \vec{u} = (-\sqrt{2}a, a, b) \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -\sqrt{2} \\ a \\ b \end{pmatrix}$$

$$= 4a^2 + 2b^2$$

$\geq 0$  pour tout  $(a, b) \neq (0, 0)$

Donc forcément un min en  $(\frac{1}{2}, \frac{\sqrt{2}}{2}, 0)$

$E_{P_2}$  : isolé

$$\nabla h(0, 0, 1) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$T_{P_3} = \text{Vect} \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$$

$$\vec{u} \in T_{P_3} : \exists (a, b) \neq (0, 0) \text{ tq } \vec{u} = \begin{pmatrix} 0 \\ a \\ b \end{pmatrix}$$

$$\vec{u}^T \nabla_n^2 L(1, 0, 0-2) \vec{u} = (0, a, b) \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ a \\ b \end{pmatrix}$$

$$= -2a^2 + b^2$$

Ni un min, ni un max ( $\sim$  point selle)

Méthode de substitution.

$$h(x) = 0 = x_1 + x_2^2 - 1$$

$x_2$  en fonction de  $x_1$

$$x_2^2 = 1 - x_1 \rightsquigarrow x_2 = \pm \sqrt{1 - x_1} \text{ ou } \pm \sqrt{1 - x_1} ?$$

(choix)

$x_1$  en fonction de  $x_2$

$$x_1 = 1 - x_2^2$$

$$g(x_2, x_3) = f(1 - x_2^2, x_2, x_3)$$

# Rappel

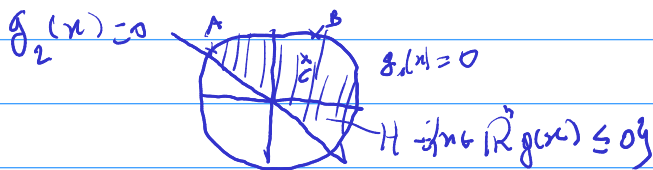
Problème d'optimisation sous contrainte d'inégalité

$$\begin{cases} \min f(x) \\ \text{sous la contrainte } g(x) \leq 0 \end{cases}$$

CN du 1<sup>er</sup> ordre (de Karush-Tucker)

$$\left\{ \begin{array}{l} \text{Soit } \tilde{x} \text{ un point qualifié : si } \tilde{x} \text{ est solution du problème, } \exists ! \lambda \in \mathbb{R}^p \text{ tel que} \\ - \text{Il faut que } \nabla_x L(\tilde{x}, \lambda) = 0 \leadsto L(\tilde{x}, \lambda) = f(\tilde{x}) + \sum_{i=1}^p \lambda_i g_i(\tilde{x}) \\ - g(\tilde{x}) \leq 0 \\ - \forall i \in \{1, \dots, p\} \quad \lambda_i g_i(\tilde{x}) = 0 \\ - \forall i \in \{1, \dots, p\} \quad \lambda_i \geq 0 \end{array} \right.$$

Point qualifié (ou point régulier)



$$I(\tilde{x}) = \{i \in \{1, \dots, p\} \mid g_i(\tilde{x}) = 0\} \quad \text{Pour ce cas on dit que la contrainte naturelle (active) } \tilde{x} \in H \text{ est qualifiée si}$$

$\nabla g_i(\tilde{x})$  pour  $i \in I(\tilde{x})$  forme une famille libre

$$I(A) = \{1, 2\}$$

$$I(B) = \{1\} \quad ; \quad I(C) = \emptyset$$

$$\text{Généraliser } \mathcal{E}(\tilde{x}) = \{y \in \mathbb{R}^n \mid \nabla g_i(\tilde{x}) \cdot y \leq 0 \quad \forall i \in I(\tilde{x})\}$$

$$\text{ou } \mathcal{E}(B) = \{y \in \mathbb{R}^n \mid \nabla g_1(B) \cdot y \leq 0\}$$

$$g_1(\tilde{x}) = g(x_1, x_2) = x_1^2 + x_2^2 - 1$$

$$g_1(w) \leq 0 \quad \nabla g_1(w) = \begin{pmatrix} 2x_1 \\ 2x_2 \end{pmatrix}$$

$$B = \left( \frac{\sqrt{2}}{2}, \frac{\sqrt{2}}{2} \right)$$

$$\nabla g_1(w) = \frac{\sqrt{2}}{2} = \sqrt{2} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

CN du 2<sup>e</sup> ordre

Si  $\tilde{x}$  est un minimal local et  $\tilde{x}$  est qualifié alors  $\exists ! \lambda \in \mathbb{R}^p$

$$- \nabla_x L(\tilde{x}, \lambda) = 0$$

$$- g(\tilde{x}) \leq 0$$

$$- \forall i \in \{1, \dots, p\} \quad \lambda_i g_i(\tilde{x}) = 0$$

$$- \forall i \in \{1, \dots, p\} \quad \lambda_i \geq 0$$

$$- \forall y \in T(S^+(\tilde{x})) : y^T \nabla_x^2 L(\tilde{x}, \lambda) y \geq 0 \quad \text{ou } S^+(\tilde{x}) = \{x \in \mathbb{R}^n \mid g_i(x) = 0 \quad \forall i \in I^+(\tilde{x})\}$$

CS du 2<sup>nd</sup> ordre

Soit  $\hat{x} \in H$ , Alors: s'il existe

$\lambda \in \mathbb{R}^p$  tq:

$$= \nabla_x L(\hat{x}, \lambda) = 0$$

$$= g(\hat{x}) \leq 0$$

$$= \forall i \in \{1, \dots, p\}, \lambda_i g_i(\hat{x}) = 0$$

$$= \forall i \in \{1, \dots, p\}, \lambda_i \geq 0$$

$$= \forall y \in T(S^*(\hat{x})) \quad y^T \nabla_x^2 L(\hat{x}, \lambda) y \geq 0 \quad y \neq 0$$

Convention  
- min

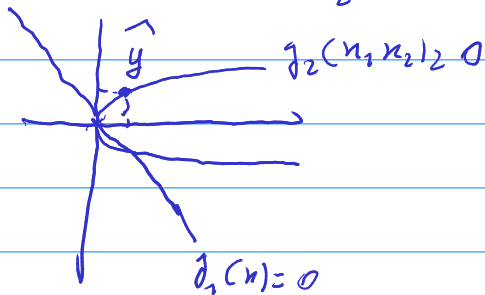
(si max  $\beta \Leftrightarrow \min(-\beta)$ )

- il y a un + sous le Lagrangien

- les contraintes d'inégalité :  $\leq 0$

Exos Examen 22

$$g_1(x_1, x_2) = -x_1, x_2; g_2(x_1, x_2) = x_2^2 - x_1 \quad K = \{x \in \mathbb{R}^2, g_1(x) \leq 0, g_2(x) \leq 0\}$$



$$1) \hat{y} \in K$$

$$g_1(\hat{y}) = -\frac{1}{2} - \frac{1}{\sqrt{2}} < 0$$

$$g_2(\hat{y}) = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}\right)^2 - \frac{1}{2} = 0$$

en  $\hat{y}$ ,  $g_2$  est saturée  
mais pas  $g_1$

$$T(\hat{y}) = \{2\hat{y}\}, \quad \nabla g_2(x) = \begin{pmatrix} -1 \\ 2x_2 \end{pmatrix}$$

$$\nabla g_2(\hat{y}) = \begin{pmatrix} -1 \\ \sqrt{2} \end{pmatrix}$$

Donc le vecteur  $-\nabla g_2(\hat{y})$  est un vecteur normal à la frontière.

2) Convergence

$$\begin{aligned} \mathcal{B}(\hat{y}) &= \{y \in \mathbb{R}^2, \nabla g_1(\hat{y}) y \leq 0, \nabla g_2(\hat{y}) y \leq 0\} \\ &= \{y \in \mathbb{R}^2, -y_1 + \sqrt{2} y_2 \leq 0\} \end{aligned} \quad \mathcal{B} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}$$



3)  $\hat{y}$  est un point quelconque.

$\exists$  font vérifier que :

$$- \nabla_{\tilde{y}} L(\tilde{y}, \lambda) = 0 \quad L(n, \lambda) = f(n) + g(n) \lambda$$

$$- g(\tilde{y}) \leq 0 \leftarrow \text{degré font}$$

$$- \forall i \in \{1, 2\}; \lambda_i g_i(\tilde{y}) = 0 \quad (L_3)$$

$$- \lambda_1, \lambda_2 \geq 0 \quad (L_4)$$

$$L(n, \lambda) = x_1^2 - 2x_2^2 + n_1 + \lambda_1(-x_1 - x_2) + \lambda_2(x_2^2 - x_1)$$

$$\nabla L(\tilde{y}, \lambda) = \begin{pmatrix} 2x_1 + 1 - \lambda_1 - \lambda_2 \\ -4x_2 - \lambda_1 + 2\lambda_2 x_2 \end{pmatrix}$$

Puis déterminer  $\lambda_1$  et  $\lambda_2$  tq  $\nabla_{\tilde{y}} L(\tilde{y}, \lambda) = 0$

$$\nabla_{\tilde{y}} L(\tilde{y}, \lambda) = 0 \Leftrightarrow \begin{cases} 1 + 1 - \lambda_1 - \lambda_2 = 0 \\ -4x_1 \frac{1}{\sqrt{2}} - \lambda_1 + 2\lambda_2 \frac{1}{\sqrt{2}} = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} -\lambda_1 - \lambda_2 + 2 = 0 \\ -2\sqrt{2} - \lambda_1 + \lambda_2 \sqrt{2} = 0 \end{cases} \quad (L_1 \leftarrow \sqrt{2}L_2 + L_3)$$

$$\Rightarrow \lambda_1 = 0, \lambda_2 = 2$$

Puis vérifier que les conditions  $L_3$  et  $L_4$  et  
ok  $\lambda_1 \geq 0, g_2(\tilde{y}) = 0$

4) On cherche  $T^+(\tilde{y})$  espace tangent à  $S^T = \{x \in \mathbb{R}^2 \mid g_2(n) = 0\}$

$$\mathcal{I}(\tilde{y}) = \{2\} \text{ et } x_2 = 0$$

$$\nabla g_2(n) = \begin{pmatrix} -1 \\ 2x_2 \end{pmatrix} \text{ et } \nabla g_2(\tilde{y}) = \begin{pmatrix} -1 \\ \sqrt{2} \end{pmatrix} \leftarrow \text{forme la base}$$

$$\text{donc } T^+(\tilde{y}) = \mathcal{I}_m(\nabla g_2(\tilde{y}))^\perp = \text{Vect} \left( \begin{pmatrix} \sqrt{2} \\ 1 \end{pmatrix} \right)$$

4) Considérons le second ordre

$\tilde{y}$  point quelconque

de  $\lambda$  degré déterminé.

$$- \nabla_{\tilde{y}} L(\tilde{y}, \lambda) = 0$$

$$- g(\tilde{y}) \leq 0$$

$$- \forall i; \lambda_i g_i(\tilde{y}) = 0$$

$$- \forall i; \lambda_i \geq 0$$

$$- \tilde{y}^T \nabla^2 L(\tilde{y}, \lambda) \tilde{y} > 0 \quad \forall \tilde{y} \in T^+(\tilde{y}) \text{ et } \tilde{y} \neq 0$$

Soit  $g \in T^+(y)$  et  $g \neq (0,0)$  donc il existe  $a \in \mathbb{R}$  tel que  $g = a \begin{pmatrix} \sqrt{2} \\ 1 \end{pmatrix}$

$$\nabla_n^2 L(x, \lambda) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -4 - 2\lambda_2 \end{pmatrix}$$

$$\nabla_n^2 L(\hat{y}, \lambda_1, \lambda_2) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$g^T \nabla_n^2 L(\hat{y}, \lambda_1, \lambda_2) g = 2a^2 \geq 0$$

tant que  $a \neq 0$  donc la condition du second ordre est satisfaite.

6)

Le problème  $(P_1)$  admet au moins une solution possédant un minimum local en  $\hat{y}$

Exo3 2024

On définit.

$$f_1(x) = x_1^2 + x_1 - 3$$

$$f_2(x) = x_2^2 - 2$$

Minimiser  $f(x)$

sous la contrainte  $g(x) \leq 0$   $K = \{x \in \mathbb{R}^2; g(x) \leq 0\}$

1) Puisque  $\lim_{|x| \rightarrow +\infty} f(x) = +\infty$  on a un problème de minimisation

2) Montrer que tous les points  $x \in K$  sont réguliers.

Soit  $x \in K$  supposons que  $f_1(x) < 0$  et  $f_2(x) < 0$

Dans ce cas  $I(x) = \emptyset$

Donc dans ce cas  $x$  est point régulier

\* Supposons :  $f_1(x) = 0$  et  $f_2(x) < 0$

$I(x) = \{1\}$ ,  $f_1$  est la seule contrainte active.

et  $\nabla f_1(x) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 2x_1 \end{pmatrix} \neq 0_{\mathbb{R}^3}$  donc  $\nabla f_1(x)$  forme une famille libre

\* Supposons que  $f_1(x) < 0$  et  $f_2(x) = 0$

$I(x) = \{2\}$

Puisque  $g_2(x) = 0 \Rightarrow x_2 = \pm \sqrt{2}$

et  $\nabla f_2(x) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 2x_2 \end{pmatrix}$  donc  $\nabla f_2(x) \neq \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$   $\nabla f_2(x)$  forme une famille libre.

x Suppose  $g(x) = g_2(x) = 0$  les deux contrainte sont actives  
 $z(x) = \{1, 2\} \quad \nabla g(x) = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2x_3 \end{pmatrix}$

forme une famille LK  
 car  $x_3 \neq 0$

Donc tout les point x est sont régulier.

3) CV z optimale

x est un point global.  $\in K$

$$-\nabla_x L(x, \lambda) = 0$$

$$-g(x) \leq 0$$

$$- \forall i \in \{1, 2\} : \lambda_i g_i(x) = 0$$

$$- \forall i \in \{1, 2\} : \lambda_i \geq 0$$

On détermine les points stationnaires  $\{x : \nabla_x L(x, \lambda) = 0\}$

$$L(x, \lambda) = 3x_1^2 - 22x_1 + x_2^2 - 12x_3 + 4x_3^2 - 8x_3 + x_4^2 + \lambda_1(x_4^2 + x_1 - 3) + \lambda_2(x_3^2 - 2)$$

$$\nabla_x L(x, \lambda) = \begin{pmatrix} 6x_1 - 22 + \lambda_1 \\ 2x_2 - 12 \\ 8x_3 - 8 + 2x_3\lambda_2 \\ 2x_4 + 2x_4\lambda_1 \end{pmatrix}$$

Donc le système d'inéquation est:

$$\left\{ \begin{array}{l} 6x_1 - 22 + \lambda_1 = 0 \\ x_2 - 6 = 0 \\ 4x_3 + x_3\lambda_2 - 4 = 0 \\ x_4(1 + \lambda_1) = 0 \\ g_1(x) = x_4^2 + x_1 - 3 \leq 0 \\ g_2(x) = x_3^2 - 2 \leq 0 \\ \lambda_1 g_1(x) = \lambda_1(x_4^2 + x_1 - 3) = 0 \\ \lambda_2 g_2(x) = \lambda_2(x_3^2 - 2) = 0 \\ \lambda_1, \lambda_2 \geq 0 \end{array} \right.$$

1/4)

1<sup>er</sup> cas  $\lambda_1 = \lambda_2 = 0$ .

il reste

$$\left\{ \begin{array}{l} 6x_1 - 22 = 0 \\ x_2 - 6 = 0 \\ 4x_3 - 4 = 0 \\ x_4 = 0 \end{array} \right. \quad \text{et} \quad \left\{ \begin{array}{l} g_1(x) \leq 0 \\ g_2(x) \leq 0 \end{array} \right.$$

$$\text{Donc le point } \left( \frac{11}{3}, 6, 1, 0 \right) : g_1\left(\frac{11}{3}, 6, 1, 0\right) = \frac{2}{3} > 0$$

Donc  $\left( \frac{11}{3}, 6, 1, 0 \right)$  n'appartient pas à notre ensemble de solution admissible

Pour  $\lambda_1 = \lambda_2 = 0 \Rightarrow$  pas de solution

2<sup>e</sup> Cas  $\lambda_1 = 0, \lambda_2 > 0$

$$\left\{ \begin{array}{l} 6x_1 - 2z = 0 \\ x_2 - 6 = 0 \\ 4x_3 - 4\lambda_2 x_3 = 0 \\ x_3 = 0 \\ x_1^2 - 2 = 0 = g_2(x) \end{array} \right. \quad \text{et} \quad \left\{ \begin{array}{l} g_1(x) \leq 0 \\ g_2(x) \leq 0 \end{array} \right.$$

Contrainte active

$$x_1 = \frac{1}{\sqrt{2}}, x_2 = 6, x_3 = \pm \sqrt{2}, x_4 = 0$$

$$\lambda_2 = \frac{4 - 4x_3}{x_3} = 4 \left( \frac{1}{x_3} - 1 \right) \\ = 4 \left( \frac{\pm \sqrt{2}}{2} - 1 \right)$$

On a toujours  $g_2\left(\frac{1}{\sqrt{2}}, 6, x_3, 0\right) > 0$  donc pas de solution

3<sup>e</sup> Cas:  $\lambda_1 > 0$  et  $\lambda_2 = 0$

$$\left\{ \begin{array}{l} 6x_1 - 2z + \lambda_1 = 0 \\ x_2 - 6 = 0 \\ 4x_3 - 4 = 0 \\ x_4(1 + \lambda_1) = 0 \Rightarrow x_4 = 0 \\ x_1^2 + x_1 - 3 = g_2(x) = 0 \end{array} \right. \quad \text{et} \quad \left\{ \begin{array}{l} g_1(x) \leq 0 \\ g_2(x) \leq 0 \end{array} \right.$$

$$x_2 = 6, x_3 = 1, x_4 = 0, x_1 = 3$$

$$\text{et donc } 6 - x_1 - 2z + \lambda_1 = 0 \Rightarrow 18 - 2z + \lambda_1 = 0 \\ \Rightarrow \lambda_1 = 4 > 0$$

Vérifier  $g_2$

$$g_2(3, 6, 1, 0) = 9^2 - 2 = -1 < 0 \text{ donc}$$

Donc  $(3, 6, 1, 0)$  est un point stationnaire avec le multiplicateur de Lagrange  $(4, 0)$

4<sup>e</sup> Cas:  $\lambda_1 > 0, \lambda_2 > 0$

$$\left\{ \begin{array}{l} 6x_1 - 2z + \lambda_1 = 0 \\ x_2 = 6 \\ x_4 = 0 \\ 4x_3 - 4 + \lambda_2 x_3 = 0 \\ x_1^2 + x_1 - 3 = 0 \\ x_3 - 2 = 0 \end{array} \right.$$

$$\Rightarrow x_2 = 6, x_4 = 0, x_1 = 3, \lambda_1 = 4$$

$$x_3 = \pm \sqrt{2}; \quad 4 - x_3 - 4 - \lambda_2 x_3 = 0 \\ \text{donc impossible.} \Rightarrow \lambda_2 = \left( \frac{\pm \sqrt{2}}{2} - 1 \right) < 0$$

fonction convexe  $\rightarrow$  il y a au moins un point stationnaire.  
Donc atteint un minimum en  $(3, 6, 1, 0)$

~~gen. min. (CS sur  $\mathbb{R}^4$ ) (pas jugé)~~  
Date 21/03/2015