

Qualification de Karou - Hurwicz - Uzawa

(Exercice 5-6 du polycopié vert)

On considère le pb(P) minimiser $f(x)$ s.c. $g_i(x) \leq 0 \quad i=1, \dots, m$

On note $S = \{x : g_i(x) \leq 0 \quad i=1, \dots, m\}$ l'ensemble des solutions réalisables.

Soit x^* réalisable, on définit $I(x^*) = \{i : g_i(x^*) = 0\}$ les contraintes saturées par x^*

et $J(x^*) = \{i \in I(x^*) : g_i \text{ est concave}\}$ les contraintes saturées en x^* et concaves.

On suppose que pour $i \in I(x^*)$ g_i est continue en x^*

pour $i \in I(x^*)$ g_i est C^1 sur \mathbb{R}^n

De plus on suppose que l'ensemble $F_0(x^*) = \{y : \nabla g_i(x^*) \cdot y \leq 0 \quad \forall i \in J(x^*), \nabla g_i(x^*) \cdot y < 0 \quad \forall i \in I(x^*) \setminus J\}$ est non vide.

On va montrer que x^* est qualifié i.e. $T(S, x^*) = F(x^*)$ où $F(x^*) = \{y : \nabla g_i(x^*) \cdot y \leq 0 \quad \forall i \in I(x^*)\}$

1) a) Soit $y \in F_0(x^*)$, $x_k = x^* + \frac{1}{k} y$ $k \geq 1$ entier

Montrer que x_k est réalisable pour k suffisamment grand

b) En déduire que $F_0(x^*) \subseteq T(S, x^*)$

2) a) Montrer que $F(x^*) \subseteq \overline{F_0(x^*)}$ où $\overline{F_0(x^*)}$ est l'adhérence de $F_0(x^*)$

b) En déduire que $T(S, x^*) = F(x^*)$

3) Exemple: on considère $g_1(x) = -x_1^2 - x_2^2 + 1 \leq 0$, $g_2(x) = x_1 - 1 \leq 0$, $f(x) = x_1 - x_2$

$$x^* = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

a) Montrer que x^* ne vérifie pas la qualification de Cottle

b) Montrer que x^* est qualifié et expliciter le cône tangent en x^*

c) En déduire que x^* n'est pas solution de (P)

Correction

4) a) $i \in I(x^*)$ $\left\{ \begin{array}{l} x_k \rightarrow x^* \text{ et } g_i \text{ continue en } x^* \text{ entra\u00eenement que } g_i(x_k) \rightarrow g_i(x^*) < 0 \\ \text{donc pour } k \text{ suffisamment grand } g_i(x_k) < 0 \end{array} \right.$

$i \in J(x^*)$ $\left\{ \begin{array}{l} g_i \text{ concave } \Rightarrow g_i(x_k) - \underbrace{g_i(x^*)}_0 \leq \nabla g_i(x^*) \cdot (x_k - x^*) \\ \text{on multiplie par } k \Rightarrow k g_i(x_k) \leq \nabla g_i(x^*) \cdot y \leq 0 \Rightarrow g_i(x_k) \leq 0 \end{array} \right.$

$i \in I(x^*) \setminus J(x^*)$ $\left\{ \begin{array}{l} \text{Taylor } \Rightarrow g_i(x_k) - \underbrace{g_i(x^*)}_0 = \nabla g_i(x^*) \cdot (x_k - x^*) + \|x_k - x^*\| \varepsilon(x_k - x^*) \\ \text{on multiplie par } k \Rightarrow k g_i(x_k) = \underbrace{\nabla g_i(x^*) \cdot y}_{< 0} + \|y\| \varepsilon(x_k - x^*) \\ \text{pour } k \text{ suffisamment grand } \varepsilon(x_k - x^*) \text{ est petit } \Rightarrow k g_i(x_k) \leq 0 \Rightarrow g_i(x_k) \leq 0 \end{array} \right.$

b) x_k est r\u00e9alisable. On pose $d_k = k$. Alors $x_k \rightarrow x^*$ et $d_k(x_k - x^*) \rightarrow y$
donc $y \in T(S, x^*)$

2) a) Montrons que tout voisinage de $y \in F(x^*)$ rencontre $F_0(x^*)$

Soit $y_0 \in F_0(x^*) \neq \emptyset$ $y_0 \neq 0$ si $I(x^*) \neq J(x^*)$

$\forall \varepsilon > 0$ $\left(y + \frac{\varepsilon}{2\|y_0\|} y_0 \right) \in B(y, \varepsilon)$

autre d\u00e9m. $y \in F(x^*)$ - M.g. \exists une suite de points de $F_0(x)$ qui cv vers y .
 $y_F = y + \frac{y_0}{p}$ $y_F \rightarrow y$
et $y_F \in F_0(x)$
 $\Rightarrow y \in \overline{F_0(x)}$

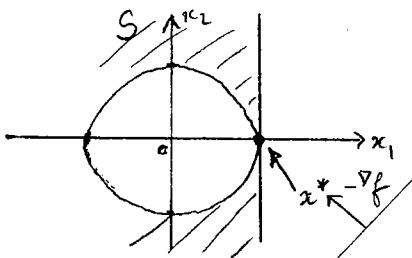
$\nabla g_i(x^*) \cdot \left(y + \frac{\varepsilon}{2\|y_0\|} y_0 \right) = \underbrace{\nabla g_i(x^*) \cdot y}_{\leq 0} + \underbrace{\frac{\varepsilon}{2\|y_0\|} \nabla g_i(x^*) \cdot y_0}_{< 0 \text{ si } i \in I(x^*) \setminus J(x^*)}$
 ≤ 0 si $i \in J(x^*)$

b) $\overline{F_0(x^*)} \subseteq T(S, x^*) \subseteq F(x^*) \subseteq \overline{F_0(x^*)}$
1) \uparrow et T ferm\u00e9 \uparrow cours \uparrow a)

remarque si $I(x^*) = J(x^*)$ alors on a $F_0(x) = F(x^*)$ et donc le r\u00e9sultat est d\u00e9montr\u00e9.

3) a) $I(x^*) = \{1, 2\}$ $\nabla g_1(x^*) = \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \end{pmatrix}$ $\nabla g_2(x^*) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ $F_0(x^*)$ de Kottl\u00e9 = $\{y : \nabla g_i(x^*) \cdot y < 0 \text{ } i \in I(x^*)\}$
 $= \{y : -2y_1 < 0, y_2 < 0\} = \emptyset$

b) $J(x^*) = \{1, 2\}$ car g_1, g_2 concaves $F_0(x^*) = \{y : \nabla g_i(x^*) \cdot y \leq 0 \text{ } i \in I(x^*)\}$
 $= \{y : -2y_1 \leq 0, y_2 \leq 0\} = \{y : y_1 = 0\} \neq \emptyset$



donc $T(S, x^*) = \{y : y_1 = 0\}$
c) x^* est qualifi\u00e9 donc K\u00fch\u00e9n-T\u00fccker sont n\u00e9cessaires
 $\exists d_1, d_2 \geq 0$ $\nabla f(x^*) + d_1 \nabla g_1(x^*) + d_2 \nabla g_2(x^*) = 0$
 $\begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} + d_1 \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \end{pmatrix} + d_2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ impossible donc x^* pas min local
a l'origine pas global

Soit $S = \{x : g_i(x) \leq 0 \quad i \in I\}$ et le pb (P) $\min_{x \in S} f(x)$
 $S \subseteq \mathbb{R}^n$

Soit $x \in S$
 1) Si x est qualifié i.e. $T(S, x) = F(x) = \{y : \nabla g_i(x) \cdot y \leq 0 \quad \forall i \in I(x)\}$

et si $\begin{cases} g_i \text{ est convexe } \forall i \in I(x), & f \text{ est convexe} \\ g_i \text{ de classe } C^1 & f \text{ de classe } C^1 \end{cases}$

montrons que $\nabla f(x) \cdot y \geq 0 \quad \forall y \in T(S, x) \Rightarrow x$ solution optimale du pb (P)

c'est-à-dire que la condition nécessaire d'optimalité locale \Rightarrow optimalité globale.

2) Exemple: soit $S = \{(x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2 : x_1^2 + x_2^2 - x_1 x_2 - 1 \leq 0\}$ et le pb (P) : $\min_{(x_i) \in S} f(x_1, x_2) = -x_1 - x_2$

Montrer que $\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ est solution optimale de (P)

1) $\forall z \in S$ on a : $f(z) \geq f(x) + \nabla f(x) \cdot (z - x)$ par convexité de f

montrons que $z - x \in T(S, x) = F(x)$ (x est qualifié)

$\forall i \in I(x) \quad \begin{matrix} g_i(z) - g_i(x) \\ \geq 0 \\ \text{car } z \in S \end{matrix} \geq \underbrace{\nabla g_i(x) \cdot (z - x)}_0$ par convexité de g_i

et donc $0 \geq \nabla g_i(x) \cdot (z - x)$

conclusion $\nabla f(x) \cdot y \geq 0$ devient pour $y = z - x \quad \nabla f(x) \cdot (z - x) \geq 0$

et $f(z) - f(x) \geq \nabla f(x) \cdot (z - x) \geq 0$

et finalement $f(z) \geq f(x)$

2) prenons $g(x_1, x_2) = x_1^2 + x_2^2 - x_1 x_2 - 1$ $x = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ vérifie cette inégalité $g(1) = 2 + 2 - 1 - 1 = 0$

$T(S, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}) \stackrel{?}{=} F(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}) = \left\{ \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} : \nabla g(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}) \cdot y \leq 0 \right\} = \left\{ \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} : y_1 + y_2 \leq 0 \right\}$

$\nabla g(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}) = \begin{pmatrix} 2x_1 - x_2 \\ 2x_2 - x_1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

montrons que $\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ est qualifié : $F_0(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}) = \left\{ \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} : y_1 + y_2 < 0 \right\} \neq \emptyset$ par exemple il contient $\begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix}$ (qualif de Kollar) on peut ut. lin Slater car g est convexe $x_0 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ et $g(x_0) < 0$

donc $\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ est qualifié et $T(S, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}) = \left\{ \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} : y_1 + y_2 \leq 0 \right\}$

montrons que $\nabla f(x) \cdot y \geq 0 \quad \forall y \in T(S, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix})$

$\nabla f = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \end{pmatrix}$ et donc $\nabla f(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}) \cdot y = -y_1 - y_2 = -(y_1 + y_2) \geq 0 \quad \forall \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \in T(S, x)$

représentation graphique du pb.

$g(x_1, x_2) = (x_1, x_2) \begin{pmatrix} 1 & -1/2 \\ -1/2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$

valeurs propres $\lambda_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ et $\lambda_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}$
 valeurs propres $1/2$ et $3/2$

$P = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$

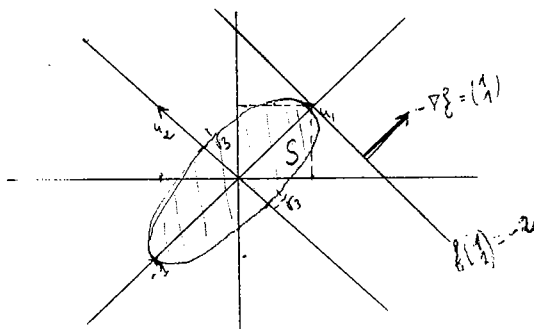
$(x_1' \quad x_2') \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1' \\ x_2' \end{pmatrix} = x_1'^2 + 3x_2'^2 \leq 1$

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1/2 \\ -1/2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1/2 & -3/2 \\ 1/2 & 3/2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}$$

dans la base u_1, u_2

$$x_1' = 0 \Rightarrow x_2' = \frac{1}{\sqrt{3}}$$

$$x_2' = 0 \Rightarrow x_1' = \pm 1$$



Qualification de Karou. Hurwicz - Uzawa

On considère le pb (P) minimiser $f(x)$ s.c. $g_i(x) \leq 0 \quad i=1, \dots, m$.

On note $S = \{x : g_i(x) \leq 0 \quad i=1, \dots, m\}$ l'ensemble des solutions réalisables.

Soit x^* réalisable, on définit $I(x^*) = \{i \in \{1, \dots, m\} : g_i(x^*) = 0\}$ les indices des contraintes saturées par x^*

On suppose que $(H) \begin{cases} \text{pour } i \in I(x^*) & g_i \text{ est concave, de classe } C^1 \text{ sur } \mathbb{R}^m \\ \text{pour } i \notin I(x^*) & g_i \text{ est continue en } x^* \end{cases}$

On note $F(x^*) = \{y : \nabla g_i(x^*) \cdot y \leq 0 \quad \forall i \in I(x^*)\}$

1) ~~Essai~~ Le but de ~~ce~~ ^{cette question} est de montrer que sous les hypothèses précédentes x^* est qualifié i.e. (H)

$T(S, x^*) = F(x^*)$ où $T(S, x^*)$ est le cône tangent à S en x^* .

a) Soit $y \in F(x^*)$, $x_k = x^* + \frac{1}{k} y$ $k \geq 1$ entier.
montrer que x_k est réalisable pour k suffisamment grand.

b) En déduire que $F(x^*) = T(S, x^*)$

2) On considère $g_1(x) = -x_1^2 - x_2^2 + 1 \leq 0$, $g_2(x) = x_1 - 1 \leq 0$, $f(x) = x_1 - x_2$
 $x^* = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$

a) Montrer que x^* ne vérifie pas la qualification de Cottle

b) Montrer que x^* est qualifié et expliciter le cône tangent en x^*

c) En déduire que x^* n'est pas ^{un} solution de (P)
minimum local

Correction

1) a) $i \in I(x^*) \begin{cases} x_k \rightarrow x^* \text{ et } g_i \text{ continue en } x^* \Rightarrow g_i(x_k) \rightarrow g_i(x^*) < 0 \\ \text{donc pour } k \text{ suffisamment grand } g_i(x_k) < 0 \end{cases}$

$i \notin I(x^*) \begin{cases} g_i \text{ concave et } C^1 \rightarrow g_i(x_k) - g_i(x^*) \leq \nabla g_i(x^*) \cdot (x_k - x^*) \\ x_k \rightarrow x^* \Rightarrow \forall k \quad g_i(x_k) \leq \nabla g_i(x^*) \cdot \frac{1}{k} y \leq 0 \Rightarrow g_i(x_k) \leq 0 \end{cases}$

b) x_k est réalisable. On pose $\Delta x = x_k - x^*$. Alors $x_k \rightarrow x^*$ et $\Delta x \rightarrow 0$.

Donc $y \in T(S, x^*)$. On a donc : $F(x^*) \subseteq T(S, x^*) \subseteq F(x^*)$

\uparrow a) \uparrow cours

2) a) $I(x^*) = \{1, 2\}$, $\nabla g_1(x^*) = \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \end{pmatrix}$, $\nabla g_2(x^*) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ $F_0(x^*) = \{y : \nabla g_i(x^*) \cdot y < 0 \quad i \in I(x^*)\}$
 $= \{y : -2y_1 < 0, y_1 < 0\} = \emptyset$

b) g_1, g_2 sont concaves et C^1 donc x^* est qualifié d'après question 1) et $T(S, x^*) = \{y : \nabla g_i(x^*) \cdot y \leq 0\}$
 $= \{y : -2y_1 \leq 0, y_1 \leq 0\}$
 $= \{y : y_1 = 0\}$

c) x^* est qualifié donc les conditions de Karh. - Luenen sont nécessaires pour min. local.

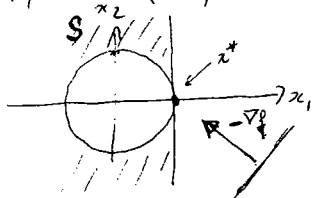
$$\exists d_1, d_2 \geq 0 \quad \nabla f(x^*) + d_1 \nabla g_1(x^*) + d_2 \nabla g_2(x^*) = 0$$

$$\begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} + d_1 \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \end{pmatrix} + d_2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

pas de solution donc x^* pas min. local
a fortiori pas global.

condition nécessaire : $\nabla f(x^*) \cdot y \geq 0 \quad \forall y \in T(S, x^*)$

ou $\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \in T(S, x^*)$ et $\nabla f(x^*) \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = -1$



on considère maintenant $\min_x f(x)$ s.c. $x \in S = \{x : Ax \leq b\}$

- 1) on q. tout $x \in S$ est qualifié
- 2) donner $T(S, x)$ pour $x \in S$ et la condition nécessaire d'optimalité
- 3) m. q. si f est convexe, la condition est suffisante pour l'optimalité globale
- 4) soit le pb min $2x_1 + x_2$

$$\text{s.c. } \begin{cases} x_1 + x_2 \geq 1 \\ x_1, x_2 \geq 0 \end{cases}$$

m. q. $x^{(0)} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ n'est pas minimum et que $x^{(1)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ est minimum (global)

- 1) Les contraintes sont affines donc concaves et l'ens. $F_0(x) = \{y : \nabla g_i(x) \cdot y \leq 0 \quad i \in I(x)\}$ n'est jamais vide
- 2) on note A_1 les contraintes saturées par x puisque $0 \in F_0(x)$
 A_2 ————— non saturées —————

$$A_1 x = b_1 \quad \text{avec } A = \begin{pmatrix} A_1 \\ A_2 \end{pmatrix} \text{ et } b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \end{pmatrix}$$

$$A_2 x < b_2$$

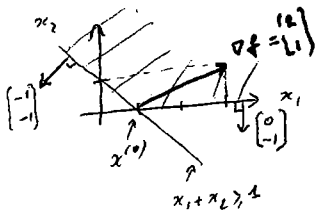
$$\text{alors } T(S, x) = F(x) = \{y : \nabla g_i(x) \cdot y \leq 0 \quad i \in I(x)\} = \{y : A_1 y \leq 0\}$$

$$\text{condition nécessaire : } \nabla f(x) \cdot y \geq 0 \quad \forall y \in F(x) = T(S, x) = \{y : A_1 y \leq 0\}$$

- 3) soit $z \in S$.
 f convexe $\Rightarrow f(z) - f(x) \geq \nabla f(x) \cdot (z - x)$
 maintenant $A_1(z - x) = \underbrace{A_1 z}_{\leq b_1} - \underbrace{A_1 x}_{= b_1} \leq b_1 - b_1 = 0$ donc $(z - x) \in F(x) = T(S, x)$

et la condition nécessaire $\Rightarrow \nabla f(x) \cdot (z - x) \geq 0 \Rightarrow f(z) - f(x) \geq 0 \Rightarrow x$ min global.

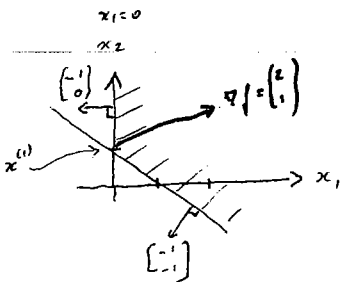
4)



cône tangent en $x^{(0)}$: $\begin{cases} -d_1 - d_2 \leq 0 \\ -d_2 \leq 0 \end{cases}$ (hachuré) (à une translation près)

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \in T(S, x^{(0)}) \quad \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix} = -1$$

La condition nécessaire de min (locale) n'est pas remplie.



cône tangent en $x^{(1)}$: $\begin{cases} -d_1 - d_2 \leq 0 \\ -d_1 \leq 0 \end{cases}$ (hachuré)

$$\begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \end{pmatrix} = 2d_1 + d_2 = \underbrace{d_1}_{\geq 0} + \underbrace{d_1 + d_2}_{\geq 0}$$

f étant linéaire (donc convexe) la condition est suffisante pour pouvoir dire que $x^{(1)}$ est min. global.

Cône tangent d'un convexe

Soit C convexe de \mathbb{R}^n , $x \in C$.

1) on a. $C - \{x\} \subset T(C, x)$

$$\forall y \in C \quad x + \frac{1}{k}(y-x) \in C \text{ pour } k \geq 1 \text{ en effet } 0 \leq 1/k \leq 1. \quad x + \frac{1}{k}(y-x) \xrightarrow{k} x$$

$$k(x + \frac{1}{k}(y-x) - x) \rightarrow y - x$$

On appelle cône(A) le plus petit cône convexe contenant $A \equiv \{x : x = \sum d_i x_i, d_i \geq 0, x_i \in A\}$

2) on a. $T(C, x) = \text{cône}(C - \{x\})$

↑
sur un nombre fini de i

a) $C - \{x\} \subset T(C, x)$ d'après 1)

le cône engendré par $C - \{x\}$ est égal au cône convexe engendré par $C - \{x\}$ car $C - \{x\}$ est convexe.

$$\Rightarrow \text{cône}(C - \{x\}) \subset T(C, x) \quad (\text{car } T(C, x) \text{ est un cône})$$

$$\Rightarrow \overline{\text{cône}(C - \{x\})} \subset T(C, x) \quad (\text{car } T(C, x) \text{ est fermé})$$

b) soit $y \in T(C, x)$, $\exists k \geq 0, \exists x_k \in C$ t.q. $k(x_k - x) \rightarrow y$

mais $k(x_k - x) \in \text{cône}(C - \{x\})$ donc $y \in \text{cône}(C - \{x\})$

on remarquera l'inclusion $T(C, x) \subset \text{cône}(C - \{x\})$ est vraie $\forall C$ (pas forcément convexe)

3) En déduire que $T(C, x)$ est convexe

$$\text{on a donc } T(C, x) = \overline{\text{cône}(C - \{x\})}$$

$\text{cône}(C - \{x\})$ est convexe et la fermeture $\overline{\text{cône}(C - \{x\})}$ est convexe.

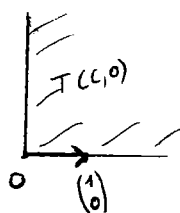
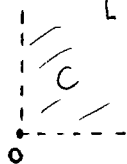
4) Soit $C = \{(x_1, x_2) : x_1 > 0, x_2 > 0\} \cup \{0\}$

a) donner $T(C, 0)$

b) vérifier directement que $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \in T(C, 0)$

$$a) T(C, 0) = \overline{\text{cône}(C - \{0\})} = \overline{\text{cône}(C)} = \overline{C} \quad \text{car } \text{cône}(C) = C$$

$$b) \text{ soit } x_k = \begin{pmatrix} 1/k \\ 1/k^2 \end{pmatrix} \in C, \quad x_k \xrightarrow{k} 0, \quad k = k, \quad k(x_k - 0) = k \begin{pmatrix} 1/k \\ 1/k^2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1/k \end{pmatrix} \xrightarrow{k} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$



Cône tangent

$$D \text{ cône} : \forall x \in D \Rightarrow dx \in D \quad \forall d > 0$$

Soit $C \subseteq \mathbb{R}^n$, on note $\overline{\text{Cône}(C)}$ le plus petit cône contenant C .

On a $\overline{\text{Cône}(C)} = \{ dx : \forall d > 0, \forall x \in C \}$ \rightarrow En effet, soit D cône contenant C , D est cône donc $dx \in D \quad \forall d > 0, x \in C$

i.e. D contient $\overline{\text{Cône}(C)}$
De plus $\overline{\text{Cône}(C)}$ est un cône.

A) 1) Soit $x \in C$. m.g. $T(C, x) \subseteq \overline{\text{Cône}(C - \{x\})}$

Soit $y \in T(C, x)$. $\exists dk > 0, \exists x_k \in C$ t.g. $dk(x_k - x) \rightarrow y$

On $dk(x_k - x) \in \overline{\text{Cône}(C - \{x\})} \rightarrow y \in \overline{\text{Cône}(C - \{x\})}$

2) Soit $C = \{ x \in \mathbb{R}^2 : g_1(x) = x_2 - x_1^2 \leq 0, g_2(x) = -x_2 \leq 0 \}$

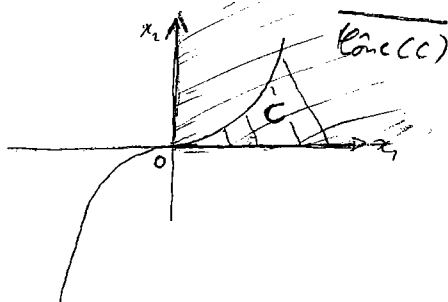
a) m.g. $\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \in \overline{\text{Cône}(C)}$

b) m.g. $\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \notin T(C, 0)$

a) $uk = \frac{1}{k^3} \begin{pmatrix} k \\ k^3 \\ k^3 \end{pmatrix} \in \overline{\text{Cône}(C)} \quad uk \xrightarrow{k} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \in \overline{\text{Cône}(C)}$

b) on a $T(C, 0) \subseteq F(0) = \{ y : \nabla g_1(0) \cdot y \leq 0, \nabla g_2(0) \cdot y \leq 0 \} = \{ y : y_2 = 0 \}$

donc $\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \notin F(0)$



B) On considère maintenant C convexe. $x \in C$

1) m.g. $\overline{\text{Cône}(C)}$ est convexe.

$$y = \underbrace{(1-d)}_{>0} d_1 x_1 + \underbrace{d}_{>0} d_2 x_2, \quad x_1, x_2 \in C$$

$$y = \underbrace{[(1-d)d_1 + d d_2]}_{>0} \underbrace{\left[\frac{(1-d)d_1 x_1 + d d_2 x_2}{(1-d)d_1 + d d_2} \right]}_{\in C} \in \overline{\text{Cône}(C)}$$

2) m.g. $\overline{\text{Cône}(C - \{x\})} \subseteq T(C, x)$

a) on m.g. $C - \{x\} \subseteq T(C, x)$

$\forall y \in C \quad x_k = x + \frac{1}{k}(y-x) \in C$ pour $k \geq 1$ (en effet $0 \leq \frac{1}{k} \leq 1$) et $x + \frac{1}{k}(y-x) \xrightarrow{k} x$

prenons $dk = k \quad dk(x_k - x) = y - x \quad (dk(x_k - x) \rightarrow y - x)$

b) $\overline{\text{Cône}(C - \{x\})} \subseteq T(C, x)$ (car $T(C, x)$ cône)

$\overline{\text{Cône}(C - \{x\})} \subseteq T(C, x)$ (car $T(C, x)$ fermé)

3) En déduire que $T(C, x)$ est convexe.

$\text{Cône}(C - \{x\})$ convexe et la fermeture d'un convexe est convexe. $A1 + B2 \Rightarrow T(C, x) = \overline{\text{Cône}(C - \{x\})}$

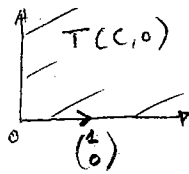
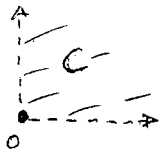
4) Soit $C = \{(x_1, x_2) : x_1 > 0, x_2 > 0\} \cup \{0\}$.

a) donner $T(C, 0)$

b) vérifier directement que $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \in T(C, 0)$

a) $T(C, 0) = \overline{\text{Cône}(C - \{0\})} = \overline{\text{Cône}(C)} = \overline{C}$ car C est un cône $\Rightarrow \text{Cône}(C) = C$

b) soit $x_k = \begin{pmatrix} 1/k \\ 1/k^2 \end{pmatrix} \in C$, $x_k \rightarrow 0$, $\lambda_k = k$, $\lambda_k(x_k - 0) = k \begin{pmatrix} 1/k \\ 1/k^2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1/k \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$



Soit $S \subseteq \mathbb{R}^n$ convexe, f de classe C^1 et convexe, $x^* \in S$.

On considère le pb. unimimiser $f(x)$ s.c. $x \in S$

a) d.l.g. $\nabla f(x^*) \cdot y \geq 0$ pour tout $y \in S - \{x^*\} \Rightarrow x^*$ est un minimum global du pb.

Soit $x \in S$. Alors $x - x^* \in S - \{x^*\}$ ce qui entraîne $\nabla f(x^*) \cdot (x - x^*) \geq 0$
 f convexe et $C^1 \Rightarrow f(x) \geq f(x^*) + \underbrace{\nabla f(x^*) \cdot (x - x^*)}_{\geq 0} \geq f(x^*)$

b) d.l.g. $S - \{x^*\} \subseteq T(S, x^*)$

Soit $x \in S$

Posons $x_k = x^* + \frac{1}{k}(x - x^*)$. Alors $x_k \xrightarrow{k} x^*$ et $x_k = \underbrace{\left(1 - \frac{1}{k}\right)}_{\geq 0} x^* + \frac{1}{k} x \in S$ pour $k \geq 1$
 combinaison convexe de x^* et x

Posons $\rho_k = k$. Alors $\rho_k(x_k - x^*) \xrightarrow{k} x - x^*$

Donc $y = x - x^* \in T(S, x^*)$

c) Soit le pb : unir $f(x_1, x_2) = x_1^2 + x_2^2$ s.c. $x_1 + x_2 \geq 1$

d.l.g. $x^* = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 1/2 \end{pmatrix}$ est optimum global.

$$\nabla f(x^*) = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

f est convexe

Les $y \in S - \{x^*\}$

vérifient $y_1 + y_2 \geq 0$

$$\text{car } x_1 + x_2 \geq 1 \Leftrightarrow \underbrace{x_1 - \frac{1}{2}}_{y_1} + \underbrace{x_2 - \frac{1}{2}}_{y_2} \geq 0$$

donc $\nabla f(x^*) \cdot y = y_1 + y_2 \geq 0$ pour tout $y \in S - \{x^*\}$