

Conditions d'Optimalité II

1	Le problème (P_{EI})	1
2	Conditions d'optimalité du premier ordre	3
2.1	Le cône tangent et son dual	3
2.2	CN1 de Karush, Kuhn et Tucker	6
2.3	CS1 pour un problème convexe	9
2.4	Qualification des contraintes	10
3	Conditions d'optimalité du deuxième ordre pour (P_E)	11
3.1	Conditions nécessaires	11
3.2	Conditions suffisantes	13

Rappel

— x_x min local de $(f_x) \equiv \inf_{x \in X} f(x)$

$$\text{PK} \Rightarrow \boxed{\nabla f(x_x) \in (T_{x_x} X)^+}$$

— On considère cette fois le pbl

$$\begin{cases} \min f(x) & f: \mathbb{E} \rightarrow \mathbb{R} \\ c_E(x) = 0 & \in \mathbb{R}^{m_E} \\ c_I(x) \leq 0 & \in \mathbb{R}^{m_I} \end{cases} \quad \left. \begin{array}{l} \\ \\ \end{array} \right\} c_i(x) \leq 0, \forall i \in I$$

$$X = \{x \in \mathbb{E} : c_E(x) = 0, c_I(x) \leq 0\}$$

$$(T_x X)^+ ?$$

— Lemme de Farkas

$$\boxed{A(K) = \{y \in F : A^* y \in K^+\}^+}$$

→ *quante*, mais non présente si

K est polyédrique = polyèdre convexe

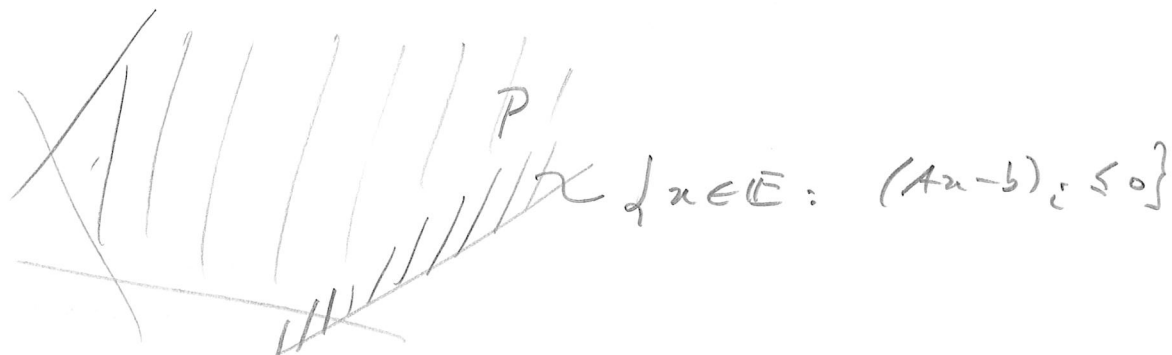
= \bigcap de $\frac{1}{2}$ espaces fermés
finies

D Polyèdre convexe

Un polyèdre convexe d'un espace vectoriel E est un ensemble de la forme $(Ax-b)_i \leq 0$

$$P = \{x \in E : Ax \leq b\} \quad \forall i \in [1: m]$$

où $A: E \rightarrow \mathbb{R}^m$, $b \in \mathbb{R}^m$ et l'unicité est comprise composante par composante. C'est donc une intersection d'un nombre fini m de demi-espaces fermés



C'est donc un fermé.

Prop

- si
- E et F sont deux e.v. de dim finie
 - P un polyèdre convexe de E
 - $T: E \rightarrow F$ linéaire

alors $T(P)$ est un polyèdre convexe de F

donc $T(P)$ est fermé

Donc On peut supposer que $E = \mathbb{R}^n$

1^e étape cas où $T = \Phi_m$ où

$$\Phi_m : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^{n-1} : (x_1, \dots, x_n) \mapsto (x_1, \dots, x_{n-1})$$

(projection canonique)

Il s'agit de montrer que $\Phi_m(P)$ est un polyèdre convexe, c-à-d que $\Phi_m(P)$ est défini par un nombre fini d'inégalités affines. Soit $x \in P$.

Donc

$$\sum_{j=1}^m a_{ij} x_j \leq b_i, \quad \forall i \in [1:m] \quad [1]$$

Pour montrer que, lorsque x vérifie [1],

$\Phi_m(x) := (x_1, \dots, x_{n-1})$ est dans un polyèdre convexe,

on élimine x_n des inégalités dans [1]

(c'est l'élimination de Fourier). On a par [1]:

$$(*) \begin{cases} \forall i_1 \text{ t.q. } a_{i_1 n} > 0 : x_n \leq \frac{1}{a_{i_1 n}} \left(b_{i_1} - \sum_{j=1}^{n-1} a_{i_1 j} x_j \right) \\ \forall i_2 \text{ t.q. } a_{i_2 n} < 0 : x_n \geq \frac{1}{a_{i_2 n}} \left(b_{i_2} - \sum_{j=1}^{n-1} a_{i_2 j} x_j \right) \\ \forall i_3 \text{ t.q. } a_{i_3 n} = 0 : 0 \leq b_{i_3} - \sum_{j=1}^{n-1} a_{i_3 j} x_j \end{cases}$$

Montrons que $\Phi_m(P)$ est l'ensemble des $\bar{x} \in \mathbb{R}^{n-1}$ tels que $\forall (i_1, i_2, i_3) \in [1:m]^3$ tels que $a_{i_1 n} > 0, a_{i_2 n} < 0, a_{i_3 n} = 0$, on a

$$(**) \begin{cases} \frac{1}{a_{i_2 n}} \left(b_{i_2} - \sum_{j=1}^{n-1} a_{i_2 j} \bar{x}_j \right) \leq \frac{1}{a_{i_1 n}} \left(b_{i_1} - \sum_{j=1}^{n-1} a_{i_1 j} \bar{x}_j \right) \\ 0 \leq b_{i_3} - \sum_{j=1}^{n-1} a_{i_3 j} \bar{x}_j \end{cases}$$

$\in \mathbb{R}^m$ eff/cv

- $x \in \mathcal{I} \Rightarrow \bar{x} = \Phi_m(x)$ vérifie $(**)$ grâce à $(*)$
- \bar{x} vérifie $(**)$ \Rightarrow en prenant x_m tel que

$$\sup_{\substack{i_2 \text{ t.p.} \\ a_{i_2 m} < 0}} \frac{1}{a_{i_2 m}} \left(b_{i_2} - \sum_{j=1}^{m-1} a_{i_2 j} \bar{x}_j \right) \leq x_m \leq \inf_{\substack{i_1 \text{ t.p.} \\ a_{i_1 m} < 0}} \frac{1}{a_{i_1 m}} \left(b_{i_1} - \sum_{j=1}^{m-1} a_{i_1 j} \bar{x}_j \right)$$

alors le vecteur $x = (\bar{x}_1, \dots, \bar{x}_{m-1}, x_m)$ vérifie $(*)$ et donc $x \in \mathcal{I}$

On a donc bien défini $\Phi_m(P)$ par un nombre fini (et grand !) d'inéquations affines. Donc $\Phi_m(P)$ est un polyèdre convexe

2^e étape

cas p'initial

Soit $\mathbb{F} = \mathbb{R}^p$

$$\begin{aligned} T(P) &= \left\{ Tx : Ax \leq b \right\} \\ &= \left\{ y \in \mathbb{R}^p : y = Tx \text{ et } Ax \leq b \right\} \\ &= \left(\Phi_{p+1} \circ \dots \circ \Phi_{p+n} \right) \left\{ (y, x) \in \mathbb{R}^p \times \mathbb{R}^n : \begin{aligned} y &\leq Tx \\ -y &\leq -Tx \\ Ax &\leq b \end{aligned} \right\} \end{aligned}$$

pour un $x \in \mathbb{R}^n$

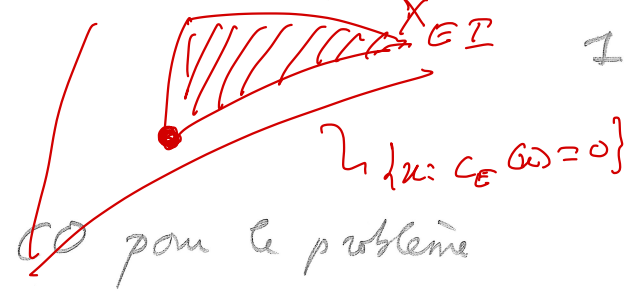
pour un $x \in \mathbb{R}^n$

c'est un polyèdre convexe de $\mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^n$

par l'étape 1, c'est aussi un polyèdre convexe de \mathbb{R}^p



D) le problème (P_{E,I})



On cherche à obtenir des ~~CO~~ pour le problème

$$(P_{E,I}) \begin{cases} \min f(x) \\ c_i(x) = 0, & i \in E \\ c_i(x) \leq 0, & i \in I \end{cases} \quad \begin{matrix} |E| = m_E \in \mathbb{N} \\ |I| = m_I \in \mathbb{N} \end{matrix}$$

où f et $c_i: \mathbb{E} \rightarrow \mathbb{R}$

- On suppose que (E, I) est une partition de $[1:m]$

$$E \cap I = \emptyset, \quad E \cup I = [1:m]$$

$$m_E := |E|, \quad m_I := |I|, \quad m = m_E + m_I$$

- On note $c: \mathbb{E} \rightarrow \mathbb{R}^m$ la fonction définissant les contraintes

- Pour $v \in \mathbb{R}^m$, on note

$$v_E = (v_i)_{i \in E} \quad \text{et} \quad v_I = (v_i)_{i \in I}$$

Donc les contraintes s'écrivent

$$c_E(x) = 0 \quad c_I(x) \leq 0$$

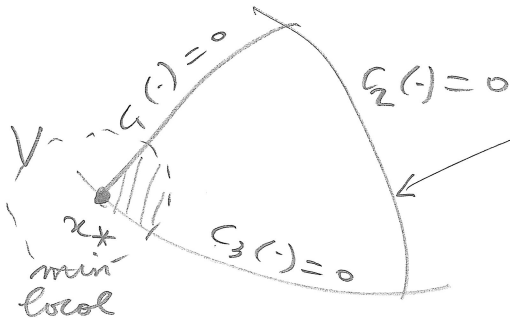
- L'ensemble admissible du problème se note

$$X_{E,I} := \{x \in \mathbb{E} : c_E(x) = 0, c_I(x) \leq 0\}$$

- On dit que $(P_{E,I})$ est convexe si

- $X_{E,I}$ est convexe
- f est convexe sur $X_{E,I}$

Notion de contrainte active



Cette contrainte ne joue
pas de rôle dans l'optimisation
locale en x^* ; donc
elle n'apparaîtra pas
dans les CO

- On dit que c_i est active en x si $c_i(x) = 0$
- On note

$$I^0(x) := \{i \in I : c_i(x) = 0\}$$

l'ensemble des indices des contraintes d'inégalité
actives en x .

$$I_*^0 := I^0(x^*)$$

(dans l'exemple ci-dessus : $I_*^0 = \{1, 3\}$)

- On sait pas a priori quelles sont les contraintes
d'inégalité qui seront actives en la solution ;
il y a $2^{|I|}$ possibilités de réaliser cela

\Rightarrow difficulté redoutable (à l'origine de la
NP-arduité des problèmes d'optimisation
avec contraintes d'inégalité)

Donc

si $I = \emptyset \Rightarrow$ problème relevant de l'analyse,
"assez facile" à résoudre

si $I \neq \emptyset \Rightarrow$ problème relevant de l'analyse
convexe ; toujours difficile
à résoudre

2) CO de premier ordre

On cherche à exprimer la CNL de P_{convo} Kantorovitch

$$\nabla f(x) \in (T_x X_{EI})^+$$

Il faut donc expliciter $T_x X_{EI}$ et son dual.

$$X_{EB} := \{x \in E : C_E(x) = 0, C_I(x) \leq 0\}$$

A) Le cône tangent et son dual

Soit $x \in X_{EI}$. On a $C_{E \cup B^0}(x)$ différentiable

$$T_x X_{EI} \subset T_x' X_{EI} := \left\{ d \in E : C_E'(x) \cdot d = 0, C_I'(x) \cdot d \leq 0 \right\}$$

soit le cône linéarisant

seules les contraintes d'inégalité actives en x interviennent



Donc $d \in T_x X_{EI} \Rightarrow d \geq 0$

$$\Rightarrow \exists (x_k) \subset X_{EI}, \exists (t_k) \downarrow 0 : \frac{x_k - x}{t_k} \rightarrow 0$$

$\Rightarrow \forall i \in E \cup B^0(x)$ on a

	$C_i(x_k) = C_i(x) + C_i'(x) \frac{(x_k - x)}{t_k} + o\left(\frac{\ x_k - x\ }{t_k}\right)$	
$i \in E$	$= 0$	$= 0$
$i \in B^0(x)$	≤ 0	$= 0$

à la limite on obtient $C_E'(x) d = 0$
 $C_{B^0(x)}'(x) d \leq 0$

□

En général $\underbrace{T_x X_{EI}}_{\text{pas néc. convexe}} \neq \underbrace{T'_x X_{EI}}_{\text{polyèdre convexe}}$ car

Dfn : On dit que les contraintes c de (P_{EI}) sont qualifiées pour représenter X_{EI} si

$$T_x X_{EI} = T'_x X_{EI}$$

Rmq

1) On aime bien avoir qualification, comme cela on a une formule explicite des Am tangent

2) On peut décrire X_{EI} par beaucoup de fonction (contrainte) $c: \mathbb{E} \rightarrow \mathbb{R}^m$. Certaines sont adéquates, d'autres pas. La qualification sert à sélectionner les bonnes représentations.

Par exemple, il est tentant de remplacer

$$X = \{x \mid c(x) \leq 0\}$$

par

$$\tilde{c}(x) := \frac{1}{2} \|c(x)^+\|_2^2 = 0 \in \mathbb{R}$$

$$c(x) \leq 0 \in \mathbb{R}^m, \quad m \gg 1$$

$$c(x)^+ = \max(0, c(x))$$

$$X = \{x \mid \tilde{c}(x) = 0\}$$

(1 seule contrainte d'égalité différentiable)

Mais cette contrainte n'est généralement pas qualifiée car

$$\nabla \tilde{c}(x) = c'(x)^T \underbrace{c(x)^+}_{=0} = 0$$

$$\Rightarrow T'_x X = \mathbb{R}^m \text{ probablement } \neq T_x X \quad !!$$

3) On verra des conditions suffisantes de qualification de contraintes plus loin.

On peut calculer le dual de $T_x X_{\mathbb{E}}$ en utilisant le lemme de Farkas

- $(\mathbb{E}), (\mathbb{F})$ deux e. euclidiens
- $A : (\mathbb{E}) \rightarrow (\mathbb{F})$ linéaire (adjoint A^*)
- K cône convexe non vide de (\mathbb{F})

$$\overline{A(K)} = \{ y \in (\mathbb{F}) : A^*y \in K^+ \}^+ \quad (\mathbb{F})$$

Concrètement on note $A_E := c'_E(x), A_J := c'_{J_0}(x)$

$\{ d \in \mathbb{E} : A_E d = 0, A_J d \leq 0 \}^+ = ?$
 et est le membre de droite de (\mathbb{F}) $A^*d \in K^+$ $A = ?$ $K = ?$

$(\mathbb{F}) := \mathbb{E}$

$A^* := \begin{pmatrix} A_E \\ A_J \end{pmatrix} \Rightarrow A = \begin{pmatrix} A_E^T & A_J^T \end{pmatrix}$ p.s. euclidien

$K^+ := \{0\} \times \mathbb{R}^{|J|}$ \mathbb{R}^{m_E} $\Leftrightarrow K = \mathbb{R}^{m_E} \times \mathbb{R}^{|J|}$
 $\cup K^+ = (\mathbb{R}^{m_E})^+ \times (\mathbb{R}^{|J|})^+$
 $\parallel \begin{matrix} \mathbb{R}^{m_E} \\ \mathbb{R}^{|J|} \end{matrix}$

$$\{ d \in \mathbb{E} : A_E d = 0, A_J d \leq 0 \}^+ = \{ A_E^T z_E + A_J^T z_J : z_J \leq 0 \}$$

$z_E \in \mathbb{R}^{m_E}$

13 CNI de Karush, Kuhn et Tucker

Deux notions importantes

① le lagrangien de (P_{∞}) est la fonction

$$l : E \times \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$$

$$(x, d) \mapsto \boxed{l(x, d) = f(x) + d^T c(x)}$$

$\sum_{i=1}^m d_i c_i(x)$

② Conditions de complémentarité : soit F et

$G : C \rightarrow \mathbb{R}^p$. Alors l'écriture

$$\boxed{0 \leq F(z) \perp G(z) \geq 0}$$

veut dire

$$F(z) \geq 0, \quad G(z) \geq 0, \quad F(z)^T G(z) = 0$$

$\sum_{i=1}^p F_i(z) G_i(z) = 0$

Avec la positivité de $F(z)$ et $G(z) \not\geq 0$

$$\boxed{F(z)^T G(z) = 0}$$

$$\Leftrightarrow \forall i \in [1:p] : F_i(z) G_i(z) = 0$$

④ donc

$$\text{car } 0 = F(z)^T G(z) = \sum_{i=1}^p \underbrace{F_i(z) G_i(z)}_{\geq 0}$$

$$\Rightarrow F_i(z) G_i(z) = 0, \forall i$$

□

CNI (KKT)

Si :

- x_* min local de (P_{EI})
- f et $C_E \cup I_*^0$ sont différentiables en x_*
- contraintes qualifiées en x_*

Alors $\exists d_* \in \mathbb{R}^m$ tel que

(KKT) $\begin{cases} \nabla_x \ell(x_*, d_*) = 0 \\ C_E(x_*) = 0 \\ 0 \leq (d_*)_I \perp C_E(x_*) \leq 0 \end{cases}$ $\nabla f(x_*) \neq 0$
géné

Dém

$$\begin{aligned} \nabla f(x_*) &\in (T_{x_*} X_{EI})^+ \quad [\text{Peano-Kantorovitch}] \\ &= (T'_{x_*} X_{EI})^+ \quad [\text{Qualification}] \\ &= \left\{ d \in \mathbb{R}^m : c'_E(x_*) d = 0, c'_{I_*^0}(x_*) d \leq 0 \right\}^+ \\ &= \left\{ -c'_E(x_*)^T z_E \quad \vec{c}'_{I_*^0}(x_*)^T z_{I_*^0} : \begin{matrix} z_{I_*^0} \neq 0 \\ z_E \in \mathbb{R}^{m_E} \end{matrix} \right\} \end{aligned}$$

[Farkas]

c' est le résultat d'existence !!

$\Rightarrow \exists z_E \cup z_{I_*^0}$ t.p.

$$\nabla f(x_*) + c'_E(x_*)^T z_E + c'_{I_*^0}(x_*)^T z_{I_*^0} + c'_{I_*^0}(x_*)^T 0 = 0$$

Si (d_*) est dfn par $(d_*)_i = \begin{cases} z_i & \text{si } i \in E \cup I_*^0 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$

alors $\nabla f(x_*) + c'(x_*)^T d_* = 0$ ou $\nabla_x \ell(x_*, d_*) = 0$

si $c_i(x_*) < 0$ ($i \in I$), ma $(d_*)_i = 0$

□

Rmq

1) La condition de complémentarité

$$0 \leq (d_*)_{\mathbb{I}} \perp c_{\mathbb{I}}(x_*) \leq 0$$

ce dit

$$(d_*)_{\mathbb{I}} \geq 0, \quad c_{\mathbb{I}}(x_*) \leq 0 \quad \text{et} \quad (d_*)_{\mathbb{I}}^T c_{\mathbb{I}}(x_*) = 0$$

lorsque $(d_*)_{\mathbb{I}} \geq 0, \quad c_{\mathbb{I}}(x_*) \leq 0$, on a

$$(d_*)_{\mathbb{I}}^T c_{\mathbb{I}}(x_*) = 0$$

$$\Leftrightarrow \forall i \in \mathbb{I} : (d_*)_i \cdot c_i(x_*) = 0$$

$$\Leftrightarrow \forall i \in \mathbb{I} : c_i(x_*) < 0 \Rightarrow (d_*)_i = 0$$

(les $(d_*)_i$ associés aux contraintes
inactives sont nuls ; donc les
contraintes inactives n'apparaissent pas
dans (KKT))

2) On dit que l'on a complémentarité stricte si :

$$\forall i \in \mathbb{I} : c_i(x_*) < 0 \Leftrightarrow (d_*)_i = 0$$

3) Le vecteur d_* est appelé le multiplicateur optimal associé à x_* (il multiplie la contrainte dans le Lagrangien).

Il y a un multiplicateur par contrainte.

L'ensemble des multiplicateurs associés à x_* est le polyèdre convexe

$$\Lambda_* = \left\{ d_* \in \mathbb{R}^m : \begin{array}{l} \nabla f(x_*) + c(x_*)^* d_* = 0 \\ (d_*)_{\mathbb{I}} \geq 0 \\ (d_{\mathbb{I}})_{\mathbb{I}}, I_* = 0 \end{array} \right\}$$

② CSI pour un problème convexe

si . (PEI) est convexe (X_{EI} convexe, f convexe sur X_{EI})

- f et $c \in \mathbb{R}^m$ différentiables en $x_* \in X_{EI}$
- (x_*, d_*) vérifie (KKT)

alors x_* est un min global de (PEI)

Dein Il suffit de montrer que $f'(x_*) (x - x_*) \geq 0, \forall x \in X_{EI}$?

on a $\nabla f(x_*) + C'(x_*)^T d_* = 0$

$\nabla_x^T C'(x_*) (x - x_*) \leq 0, \forall x \in X_{EI}$?

$\gamma_i = C'(x_*) (x - x_*) = \lim_{t \downarrow 0} \frac{1}{t} [C(x_* + t(x - x_*)) - C(x_*)]$

$(1-t)x_* + tx \in X_{EI}$
 si $t > 0$ petit
 par convexité de X_{EI}
 et $x_*, x \in X_{EI}$

$i \in E \quad c_i(x_* + t(x - x_*)) = 0, \quad c_i(x_*) = 0$
 $\Rightarrow \gamma_i = 0$

$i \in I_0^*$ $c_i(x_*) = 0$
 $c_i(x_* + t(x - x_*)) \leq 0 \quad \Rightarrow \quad \gamma_i \leq 0$
 $\Rightarrow \quad (d_*)^T c_i \geq 0$

$i \in I \setminus I_0^* \quad \gamma_i \quad (d_*)^T c_i = 0$

□

Qualification de contraintes en x . $(T_x X = T'_x X)^{10}$

Voici les 4 conditions suffisantes de qualification de contraintes les plus utilisées. (elles impliquent donc la qualification). Il faut en utiliser une seule pour toutes les contraintes (pas une par contrainte !!).

(QC-A) [affinité] $C \in \mathcal{E} \cup \mathcal{I}^0(\Omega)$ est affine dans un voisinage de x (optimum linéaire)

(QC-S) [Slater] (optimum convexe)

- C_f est affine
- les c_i ($i \in \mathcal{I}^0(\Omega)$) sont convexes
- $\exists x^v \in X_{EI} : C_{\mathcal{I}^0(\Omega)}(x^v) < 0$

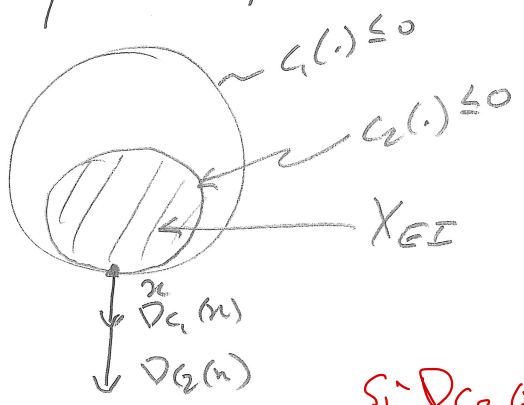
(QC-IL) [indépendance linéaire] (optimum non linéaire pour des problèmes linéaires)
 $\{ \nabla c_i(x) : c \in \mathcal{E} \cup \mathcal{I}^0(\Omega) \}$ sont linéairement indépendants

(QC-IF) [condition de Karush-Kuhn-Tucker - Fromovitz] (optimum non linéaire pour des problèmes convexes)

$$\left. \begin{array}{l} \sum_{i \in \mathcal{E} \cup \mathcal{I}^0(\Omega)} \alpha_i \nabla c_i(x) = 0 \\ \alpha_{\mathcal{I}^0(\Omega)} \geq 0 \end{array} \right\} \Rightarrow \alpha_{\mathcal{E} \cup \mathcal{I}^0(\Omega)} = 0$$

On a (QC-IL) \Rightarrow (QC-IF)

Mais pas l'équivalence. Contre-exemple



(QC-IL) non vérifiée
 (QC-IL) vérifiée.

$$\alpha_1 \nabla c_1(x) + \alpha_2 \nabla c_2(x) = 0$$

$$\alpha_1 \geq 0, \alpha_2 \geq 0 \Rightarrow \alpha_1 + \alpha_2 \beta = 0$$

$$\text{Si } \nabla c_2(x) = \beta \nabla c_1(x) \Rightarrow \alpha_1 + \alpha_2 \beta = 0$$