

Podmínky optimality

Fritz John + Karushovy - Kuhnovy - Tuckerovy

Necht' M je množina a

necht' $f: M \rightarrow \mathbb{R}$ a $g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R}$ jsou funkce.

Uvažujme optimalizační úlohu (úlohu nelineárního programování)

$$(NP) \quad \min f(x) \\ \text{r. p. } g_i(x) \leq 0 \quad \text{pro } i=1, \dots, m$$

Def.: Řekáme, že bod $x^* \in M$ je globálním řešením úlohy (NP) $\Leftrightarrow g_i(x^*) \leq 0$ pro $i=1, \dots, m$
a $\forall x \in M: (g_i(x) \leq 0 \text{ pro } i=1, \dots, m) \Rightarrow f(x) \geq f(x^*)$

Def.: Řekáme, že bod $x^* \in M$ je lokálním řešením úlohy (NP) $\Leftrightarrow g_i(x^*) \leq 0$ pro $i=1, \dots, m$
a $\exists \delta > 0 \forall x \in M: (g_i(x) \leq 0 \text{ pro } i=1, \dots, m) \wedge \|x - x^*\| < \delta \Rightarrow f(x) \geq f(x^*)$

⊙: Jestliže bod $x^* \in M$ je globálním řešením úlohy (NP),
potom je jejím lokálním řešením.

Notivace: Chceme stanovit podmínky nutné (a postačující) pro to,
aby bod x^* byl globálním (popř. lokálním) řešením úlohy (NP).

poznámka: úloha lineárního programování

$$(P) \quad \max c^T x \\ \text{r. p. } Ax \leq b$$

je speciálním případem úlohy (NP):

- stačí položit $f(x) = -c^T x$

a $g_i(x) = a_i \cdot x - b_i$ pro $i=1, \dots, m$.

(hledáme $M = \mathbb{R}^n$... celý prostor)

Lemma: (klíčové)

Nechť M je otevřená množina

a $f: M \rightarrow \mathbb{R}$ a $g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R}$ necht' jsou libovolné funkce.

Bod $x^* \in M$ budíž lokálním řešením úlohy

$$(NP) \quad \min f(x) \\ \text{r.p. } g_i(x) \leq 0 \quad \text{pro } i=1, \dots, m$$

Nechť

$$I_0 = \{ i \in \{1, \dots, m\} ; g_i(x^*) = 0 \} \quad \dots \text{ indexy podmínek aktivních} \\ \text{v bodě } \underline{x}^*$$

dále položíme

$$J = \{ i \in I_0 ; g_i \dots \text{ je lokálně pseudokonkávní v } \underline{x}^* \}$$

$$\text{a } I = I_0 \setminus J \quad \dots \text{ ostatní indexy}$$

Funkce g_i pro $i \in \{1, \dots, m\} \setminus I_0$... neaktivní podmínky
budíž spojité v bodě \underline{x}^*

[stačí: $g_i \dots$ polospojité shora v \underline{x}^*
pro $i \in \{1, \dots, m\} \setminus I_0$]

Potom soustava

$$(*) \quad \begin{aligned} \underline{D}_{\underline{v}}^+ (-f)(x^*) &> 0 \\ \underline{D}_{\underline{v}}^+ (-g_i)(x^*) &> 0 \quad \text{pro } i \in I \\ \underline{D}_{\underline{v}}^+ (-g_i)(x^*) &\geq 0 \quad \text{pro } i \in J \end{aligned} \quad \dots \text{ kde } \underline{v} \text{ je nenulová} \\ \dots \text{ nemá řešení.}$$

Důkaz: (nepřímou
sporem)

- předpokládáme, že soustava

$$\begin{aligned} \underline{D}_{\underline{v}}^+ -f(x^*) &> 0 \\ \underline{D}_{\underline{v}}^+ -g_i(x^*) &> 0 \quad \text{pro } i \in I \\ \underline{D}_{\underline{v}}^+ -g_i(x^*) &> 0 \quad \text{pro } i \in J \end{aligned} \quad \dots \text{ má řešení}$$

- protože funkce g_i jsou polospojité shora v bodě x^* pro $i \in \{1, \dots, m\} \setminus I_0$,
 $k \ \varepsilon' = \frac{1}{2} \min \{ -g_i(x^*) ; i \in \{1, \dots, m\} \setminus I_0 \} > 0 \quad \text{a} \ \varepsilon' > 0$

$$\exists \delta' > 0 \ \forall \lambda > 0 : 0 < \lambda < \delta' \Rightarrow g_i(x^* + \lambda v) < \underbrace{g_i(x^*) + \varepsilon'}_{< 0} \quad \text{pro } i \in \{1, \dots, m\} \setminus I_0$$

tudíž $g_i(x^* + \lambda v) < 0$ pro $i \in \{1, \dots, m\} \setminus I_0$

- protože $\underline{D}_v^+ (-f)(x^*) = \liminf_{\lambda \rightarrow 0^+} \frac{-f(x^* + \lambda v) + f(x^*)}{\lambda} = A > 0$,

$$k \ \varepsilon'' = \frac{A}{2} > 0$$

$$\exists \delta'' > 0 \ \forall \lambda > 0 : 0 < \lambda < \delta'' \Rightarrow \frac{-f(x^* + \lambda v) + f(x^*)}{\lambda} > \underbrace{A - \varepsilon''}_{> 0}$$

tudíž $f(x^* + \lambda v) < f(x^*)$

- protože $\underline{D}_v^+ (-g_i)(x^*) = \liminf_{\lambda \rightarrow 0^+} \frac{-g_i(x^* + \lambda v) + g_i(x^*)}{\lambda} = A_i > 0$ pro $i \in I$

$$k \ \varepsilon''' = \frac{1}{2} \min \{ A_i ; i \in I \} > 0$$

$$\exists \delta''' > 0 \ \forall \lambda > 0 : 0 < \lambda < \delta''' \Rightarrow \frac{-g_i(x^* + \lambda v) + g_i(x^*)}{\lambda} > A_i - \varepsilon''' \quad \text{pro } i \in I$$

$$\text{tudíž } g_i(x^* + \lambda v) < g_i(x^*) = 0 \quad \text{pro } i \in I$$

- protože g_i jsou pseudokonkávní v bodě x^* & $\underline{D}_v^+ (-g_i)(x^*) \geq 0$ pro $i \in J$

neboli $(-g_i)$ jsou pseudokonvexní v bodě x^* & $\underline{D}_{\lambda v}^+ (-g_i)(x^*) \geq 0$ pro libovolné $\lambda > 0$,

$$\text{dostáváme } -g_i(x^* + \lambda v) \geq -g_i(x^*) = 0$$

$$\text{neboli } g_i(x^* + \lambda v) \leq g_i(x^*) = 0$$

pro libovolné $\lambda > 0$ takové, že $x^* + \lambda v \in M$,
 pro $i \in J$.

Dohromady dostáváme: bod $(x^* + \lambda v)$ je přípustný

$$\& \ f(x^* + \lambda v) < f(x^*) \quad \text{pro všechna } \lambda, \ 0 < \lambda < \min \{ \delta', \delta'', \delta''' \}$$

kdykoliv $0 < \lambda < \min \{ \delta', \delta'', \delta''' \}$,

tudíž bod x^* není lokálním řešením úlohy (NP),

c. b. d.

Poznámka: Jestliže funkce f a g_i v bodě x^* mají jednostranné směrové derivace $\mathcal{D}_v^+ f(x^*)$ a $\mathcal{D}_v^+ g_i(x^*)$ pro každý směr v , potom platí

$$\mathcal{D}_v^+ (-f)(x^*) = \mathcal{D}_v^+ (-f)(x^*) = -\mathcal{D}_v^+ f(x^*)$$

$$\mathcal{D}_v^+ (-g_i)(x^*) = \mathcal{D}_v^+ (-g_i)(x^*) = -\mathcal{D}_v^+ g_i(x^*)$$

a soustava (*) získává tvar

$$\mathcal{D}_v^+ f(x^*) < 0$$

$$\mathcal{D}_v^+ g_i(x^*) < 0 \quad \text{pro } i \in I$$

$$\mathcal{D}_v^+ g_i(x^*) \leq 0 \quad \text{pro } i \in J$$

je zajímavé, že klíčové lemma připouští částečné obrácení.

Lemma: (klíčové, částečné obrácení)

Nechť M je otevřená množina

$f: M \rightarrow \mathbb{R}$ a $g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R}$ jsou funkce

$x^* \in M$ je bod lokový, že $g_i(x^*) \leq 0$ pro $i=1, \dots, m$.

Danaíme

$$I_0 = \{i \in \{1, \dots, m\} ; g_i(x^*) = 0\}$$

Funkce f a g_i necht' v bodě \underline{x}^* mají jednostranné směrové derivace $\delta_v^+ f(x^*)$ a $\delta_v^+ g_i(x^*)$ pro $i \in I_0$ pro každý směr \underline{v} .

Nechť f je lokálně pseudokonvexní v bodě \underline{x}^*

$$I = \{i \in I_0 ; g_i \text{ je lokálně striktně pseudokonvexní v bodě } \underline{x}^*\}$$

$$J = \{i \in I_0 ; g_i \text{ je lokálně kvazikonvexní v bodě } \underline{x}^*\}$$

Nechť $I \cup J = I_0$. $J \subseteq I_0 \setminus I$

Jestliže soustava

$$\delta_v^+ f(x^*) < 0$$

$$\delta_v^+ g_i(x^*) < 0 \quad \text{pro } i \in I \setminus J$$

$$\delta_v^+ g_i(x^*) \leq 0 \quad \text{pro } i \in J$$

..... kde v je neznámá
..... nemá řešení,

potom bod \underline{x}^* je bodem globálního minima v úloze

$$(NP) \quad \min f(x) \\ \text{r. p. } g_i(x) \leq 0 \quad \text{pro } i=1, \dots, m.$$

Důkaz: (nepřímá)

- předpokládejme, že bod x^* není globálním řešením úlohy (NP),

tedy $\exists y \in M$, $g_i(y) \leq 0$ pro $i=1, \dots, m$, $f(y) < f(x^*)$

Potom:

$(y \neq x^*)$

- protože funkce f je pseudokonvexní v bodě x^* a $f(y) < f(x^*)$,

$$\delta_{y-x^*}^+ f(x^*) < 0$$

- protože funkce g_i jsou striktně pseudokonvexní v bodě x^* a

$$\delta_{y-x^*}^+ g_i(x^*) < 0$$

pro $i \in I \setminus J$

$$g_i(y) \leq g_i(x^*) = 0$$

$$\& \\ y \neq x^*,$$

- protože funkce g_i jsou lokálně kvazikonvexní v bodě x^* a

$$\delta_{y-x^*}^+ g_i(x^*) \leq 0$$

pro $i \in J$

$$g_i(y) \leq g_i(x^*) = 0,$$

Tedy soustava (*) má řešení,

c. b. d.

Gložením obou lemmat dostáváme následující

Důsledek: Necht' M je otevřená množina

$$\left. \begin{array}{l} f: M \rightarrow \mathbb{R} \\ g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R} \\ a_1, \dots, a_n: M \rightarrow \mathbb{R} \end{array} \right\} \begin{array}{l} \text{funkce, které mají jednostranné} \\ \text{směrové derivace } \mathcal{D}_v^+ f(x), \mathcal{D}_v^+ g_i(x), \mathcal{D}_v^+ a_j(x) \\ \text{v každém bodě } x \in M \text{ pro každý směr } v \end{array}$$

Necht' $f: M \rightarrow \mathbb{R}$ je pseudokonvexní

$$\forall x \in M \forall y \in M: f(y) < f(x) \Rightarrow \mathcal{D}_{y-x}^+ f(x) < 0$$

$g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R}$ jsou striktně pseudokonvexní

$$\forall x \in M \forall y \in M, y \neq x: g_i(y) \leq g_i(x) \Rightarrow \mathcal{D}_{y-x}^+ g_i(x) < 0$$

$a_1, \dots, a_n: M \rightarrow \mathbb{R}$ jsou ^{lokálně} kvazikonvexní & pseudokonkávní

$$\forall x \in M \forall y \in M: a_j(y) \leq a_j(x) \Leftrightarrow \mathcal{D}_{y-x}^+ a_j(x) \leq 0$$

Necht' $g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R}$ } jsou polospojité shora.
 $a_1, \dots, a_n: M \rightarrow \mathbb{R}$

Zvolme
 Uvažujme bod $x^* \in M$ takový, že $g_i(x^*) \leq 0$ pro $i=1, \dots, m$ a $a_j(x^*) \leq 0$ pro $j=1, \dots, n$,
 položíme

$$I = \{ i \in \{1, \dots, m\} ; g_i(x^*) = 0 \}$$

$$J = \{ j \in \{1, \dots, n\} ; a_j(x^*) = 0 \}$$

Potom bod x^* je globálním řešením úlohy

$$\begin{array}{ll} (NP) & \min f(x) \\ \text{n.p.} & g_i(x) \leq 0 \quad \text{pro } i=1, \dots, m \\ & a_j(x) \leq 0 \quad \text{pro } j=1, \dots, n \end{array}$$

právě tehdy, když

soustava

$$\mathcal{D}_v^+ f(x^*) < 0$$

..... kde v je nenulová

$$\mathcal{D}_v^+ g_i(x^*) < 0 \quad \text{pro } i \in I$$

$$\mathcal{D}_v^+ a_j(x^*) \leq 0 \quad \text{pro } j \in J \quad \text{..... nemá řešení.}$$

známka: Jak vypadá uvedený důsledek v případě úloh klasického konvexního programování?

ž víme: Jestliže funkce f je konvexní, potom je pseudokonvexní.

ž víme: Množina M necht' je otevřená a konvexní.
ž víme: Jestliže funkce f je striktně konvexní, potom je striktně pseudo-pseudokonvexní.

Důkaz: Již víme, že pokud funkce f je striktně konvexní, potom je konvexní, a tudíž má jednostrannou směrovou derivaci $\mathcal{D}_v^+ f(x)$ pro každý směr v a je lokálně konvexní v každém bodě $x \in M$:

$$\forall x \in M \quad \forall y \in M: f(y) \geq f(x) + \mathcal{D}_{y-x}^+ f(x)$$

- zvol dva různé body $x, y \in M, x \neq y$
- předpokládej $f(y) \leq f(x)$
- máme dokázat, že $\mathcal{D}_{y-x}^+ f(x) < 0$.

Jestliže $f(y) < f(x)$, potom $0 > f(y) - f(x) \geq \mathcal{D}_{y-x}^+ f(x)$

Předpokládejme proto, že $f(y) = f(x)$.

- protože f je striktně konvexní, platí $f\left(\frac{x+y}{2}\right) < \frac{1}{2}f(x) + \frac{1}{2}f(y) = f(x)$
- potom, protože f je konvexní (striktně)

$$f\left(x + \frac{1}{2}(y-x)\right) = f\left((1-l)x + l \cdot \frac{x+y}{2}\right) < (1-l)f(x) + l \cdot f\left(\frac{x+y}{2}\right)$$

- tudíž

$$= f(x) + l \cdot \left(f(x) - f\left(\frac{x+y}{2}\right)\right) \quad \text{pro } l \in (0,1)$$

$$\mathcal{D}_{y-x}^+ f(x) = \lim_{l \rightarrow 0^+} \frac{f(x+l(y-x)) - f(x)}{l} =$$

$$= \lim_{l \rightarrow 0^+} \frac{f\left(x + \frac{1}{2}(y-x)\right) - f(x)}{\frac{1}{2}} < \lim_{l \rightarrow 0^+} \frac{2 \cdot l \cdot \left(f(x) - f\left(\frac{x+y}{2}\right)\right)}{l} < 0,$$

tedy f je striktně pseudokonvexní,

c.t.d.

známka: O funkcích $a_1, \dots, a_m: M \rightarrow \mathbb{R}$ v naposledy uvedeném důsledku (viz list FJ+KKT 5) se předpokládá, že mají jednostranné směrové derivace $\delta_{y-x}^+ a_j(x)$, že jsou lokálně kvazikonvexní & pseudokonkávní a že jsou polospojité shora.

úloha: (cvičení)

Jestliže M je otevřená a $f: M \rightarrow \mathbb{R}$ je pseudokonvexní, potom je lokálně kvazikonvexní (v každém bodě $x \in M$).

úvaha: Podle definice je:

a_j pseudokonkávní $\Leftrightarrow -a_j$ pseudokonvexní,

tudíž funkce $-a_1, \dots, -a_m$ jsou též lokálně kvazikonvexní:

$$\forall x \in M \quad \forall y \in M: -a_j(y) \leq -a_j(x) \Rightarrow \delta_{y-x}^+ (-a_j(x)) \leq 0$$

$$a_j(y) \geq a_j(x) \Rightarrow \delta_{y-x}^+ a_j(x) \geq 0,$$

tudíž funkce a_1, \dots, a_m jsou i lokálně kvazikonkávní.

Současně víme podle předpokladu:

$$\forall x \in M \quad \forall y \in M: a_j(y) \leq a_j(x) \Leftrightarrow \delta_{y-x}^+ a_j(x) \leq 0$$

$$a_j(y) > a_j(x) \Leftrightarrow \delta_{y-x}^+ a_j(x) > 0$$

Dohromady odvodíme:

$$\forall x \in M \quad \forall y \in M: a_j(x) = a_j(y) \Rightarrow \delta_{y-x}^+ a_j(x) = 0$$

Nyní:

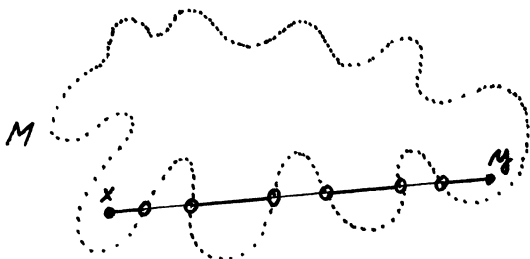
- zvol dva body $x, y \in M$ takové, že $a_j(x) = a_j(y)$

- tudíž $\delta_{y-x}^+ a_j(x) = 0$

- tudíž $a_j(x + \lambda \cdot (y-x)) \leq a_j(x) = a_j(y)$ pro všechna $\lambda \in (0, 1)$ taková, že

$$x + \lambda \cdot (y-x) \in M$$

POZOR: o M předpokládáme, že je otevřená, ale M nemusí být konvexní!



- pro spor předpokládáme, že existuje bod $\hat{x} \in M$ takový, že

$$\hat{x} = x + \hat{\lambda} \cdot (y - x) \quad \dots \text{ pro vhodné } \hat{\lambda} \in \langle 0, 1 \rangle$$

&

$$a_j(\hat{x}) < a_j(x) = a_j(y) \quad \dots \text{ tudíž: } 0 < \hat{\lambda} < 1$$

- tudíž

$$\sum_{x-\hat{x}}^+ a_j(\hat{x}) > 0 \quad \text{ i } \quad \sum_{y-\hat{x}}^+ a_j(\hat{x}) > 0$$

- tudíž:

- uvažujeme-li funkci

$$\varphi: D_\varphi \rightarrow \mathbb{R}$$

$$D_\varphi = \{ \lambda \in \langle 0, 1 \rangle; x + \lambda \cdot (y - x) \in M \}$$

$$\varphi(\lambda) = a_j(x + \lambda \cdot (y - x)) \quad \dots \text{ pro } \lambda \in D_\varphi$$

definiční obor je otevřená množina (sjednocení otevřených intervalů), protože množina M je otevřená.

- potom

$$\sum_{+1}^+ \varphi(\hat{\lambda}) > 0 \quad \text{ i } \quad \sum_{-1}^+ \varphi(\hat{\lambda}) > 0$$

- tudíž bod $\lambda = \hat{\lambda}$ je bodem ostrého lokálního minima

- navíc funkce φ je polospojitá shora, protože funkce a_j je polospojitá shora

- tudíž (protože v $\hat{\lambda}$ je lok. min.) funkce φ je v bodě $\hat{\lambda}$ spojitá.

- máme bod $\hat{\lambda} \in D_\varphi$ takový, že $\varphi(\hat{\lambda}) < a_j(x) = a_j(y)$ a funkce φ je v bodě $\hat{\lambda}$ spojitá

- tudíž k $\varepsilon = \frac{1}{2}(a_j(x) - \varphi(\hat{\lambda}))$ (polospojitá shora)

$$\exists \delta > 0 \forall \lambda \in D_\varphi : |\lambda - \hat{\lambda}| < \delta \Rightarrow \varphi(\lambda) < \varphi(\hat{\lambda}) + \varepsilon = a_j(x)$$

kvůli je $\delta > 0$ tak malé, že $(\hat{\lambda} - \delta, \hat{\lambda} + \delta) \subseteq D_\varphi$

- potom - na základě výše odvozeného (pro bod $\hat{\lambda}$) - dostáváme, že:

- funkce φ je spojitá v každém bodě intervalu $(\hat{\lambda} - \delta, \hat{\lambda} + \delta)$

- každý bod intervalu $(\hat{\lambda} - \delta, \hat{\lambda} + \delta)$ je bodem ostrého lokálního minima funkce φ

- což není možné (proč?)

- tedy $\varphi(\lambda) = a_j(x) = a_j(y)$ pro všechna $\lambda \in D_\varphi$

neboli $a_j(x + \lambda \cdot (y - x)) = a_j(x) = a_j(y)$ pro všechna $\lambda \in \langle 0, 1 \rangle$ taková, že $x + \lambda \cdot (y - x) \in M$

poznámka: Tedy o funkcích a_j z posledního důsledku můžeme říci, že jsou lokálně kvazikonvexní v každém bodě & kvazikonkávní & pseudokonkávní!

Z předchozích výsledků ihned plyne:

Věta: Množina M není je otevřená a konvexní.

(ad a_j) Jestliže funkce a_j je konvexní & pseudokonkávní, potom je lokálně kvazikonvexní & pseudokonkávní.

poznámka: Předpoklady věty splňují - tj. konvexní & pseudokonkávní jsou - například funkce lineární $\dots a_j \cdot x + b_j$, kde a_j je řádkový vektor a $b_j \in \mathbb{R}$ je číslo.
Třída takových funkcí je ale širší (větší)!

Tedy v případě konvexního programování má důsledek – složení obou lemmat – následující podobu:

důsledek: Necht' M je otevřená a konvexní množina

$f: M \rightarrow \mathbb{R}$ je konvexní funkce

$g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R}$ jsou shora polospojité a striktně konvexní funkce

$a_1, \dots, a_n: M \rightarrow \mathbb{R}$ jsou shora polospojité a pseudokonkávní konvexní funkce.

Zvolme bod $x^* \in M$ takový, že $g_i(x^*) \leq 0$ pro $i=1, \dots, m$ a $a_j(x^*) \leq 0$ pro $j=1, \dots, n$ a

položíme

$$I = \{ i \in \{1, \dots, m\} ; g_i(x^*) = 0 \}$$

$$J = \{ j \in \{1, \dots, n\} ; a_j(x^*) = 0 \}$$

Potom bod x^* je globálním řešením úlohy

$$(NP) \quad \min f(x)$$

$$\text{r.č. } g_i(x) \leq 0 \quad \text{pro } i=1, \dots, m$$

$$a_j(x) \leq 0 \quad \text{pro } j=1, \dots, n$$

právě tehdy, když

$$\text{soustava } \delta_r^+ f(x^*) < 0$$

— kde r je neanální

$$\delta_r^+ g_i(x^*) < 0 \quad \text{pro } i \in I$$

$$\delta_r^+ a_j(x^*) \leq 0 \quad \text{pro } j \in J \quad \dots \text{ nemá řešení.}$$

řešení:

Porovnejte tento výsledek s podmínkou optimality pro úlohu lineárního programování!

Pointa:

Připomeňme motivaci celého našeho snažení: vyřešit úlohu

$$\begin{aligned} (NP) \quad & \min f(x) \\ & \text{a. p. } g_i(x) \leq 0 \quad \text{pro } i=1, \dots, m \end{aligned}$$

Úkolem je najít bod globálního minima funkce f na množině přípustných řešení. Obvyklý postup je ten, že stanovíme podmínku nutnou pro to, aby bod x^* byl bodem globálního minima. (jinými slovy: hledáme body x^* tzv. "podezřelé" a toho, že je v nich globální minimum.)

Proto se zaměřujeme na body x^* takové, že soustava

$$\begin{aligned} (*) \quad & -D_{\mathcal{N}}^+ f(x^*) < 0 \\ & -D_{\mathcal{N}}^+ g_i(x^*) < 0 \quad \text{pro } i \in I \\ & \underline{-D_{\mathcal{N}}^+ g_i(x^*)} \leq 0 \quad \text{pro } i \in J \quad \dots \text{ nemá řešení} \end{aligned}$$

(via první klíčové lemma).

Takovýto přímý postup

- zvol přípustný bod x^*
- ověř (asi výpočtem), zda soustava (*) (má řešení) je ovšem krajně nepraktický.

Bod x^* bychom raději našli řešením nějaké soustavy rovnic (popř. nerovnic). Za tímto účelem považujeme některou z tzv. vět o alternativě. Zde připomeneme dvě věty o alternativě pro homogenní soustavy (tj. soustavy s nulovou pravou stranou):

- Farkasovo lemma,
- Motakinovu větu.

Farkasovo lemma: Necht $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$
 $c^T \in \mathbb{R}^{1 \times n}$

Potom

$$\forall x \in \mathbb{R}^n: Ax \leq \sigma \Rightarrow c^T x \leq 0$$

\Leftrightarrow

$$\exists \mu^T \in \mathbb{R}^{1 \times m}, \mu^T \geq \sigma^T: c^T = \mu^T A$$

Obecněji:

necht X ... vektorový prostor

$A: X \rightarrow \mathbb{R}^m$... lin. zobr.

$c: X \rightarrow \mathbb{R}^1$... lin. zobr.

Potom

$$\forall x \in X: Ax \leq \sigma \Rightarrow c^T x \leq 0$$

\Leftrightarrow

$$\exists \mu^T \in \mathbb{R}^{1 \times m}, \mu^T \geq \sigma^T: c^T = \mu^T A$$

\leftarrow Např.: $X = \mathbb{R}^n$

Motakinova věta: Necht $A \in \mathbb{R}^{m \times N}$
 $B \in \mathbb{R}^{m' \times N}$

Potom

$$\nexists x \in \mathbb{R}^N: \begin{cases} Ax < 0 \\ Bx \leq 0 \end{cases} \quad \left. \vphantom{\begin{matrix} Ax < 0 \\ Bx \leq 0 \end{matrix}} \right\} \text{ tj. soustava nemá řešení}$$

\Leftrightarrow

$$\exists \lambda^T \in \mathbb{R}^{m \times 1}, \lambda^T \geq \sigma^T, \lambda^T \neq \sigma^T,$$

$$\exists \mu^T \in \mathbb{R}^{m' \times 1}, \mu^T \geq \sigma'^T: \lambda^T A + \mu^T B = \sigma^T$$

Obecněji:

necht X ... vektorový prostor

$A: X \rightarrow \mathbb{R}^m$... lin. zobr.

$B: X \rightarrow \mathbb{R}^{m'}$... lin. zobr.

Potom

$$\nexists x \in X: Ax < \sigma \ \& \ Bx \leq \sigma'$$

\Leftrightarrow

$$\exists \lambda^T \in \mathbb{R}^{1 \times m}, \lambda^T \geq \sigma^T, \lambda^T \neq \sigma^T,$$

$$\exists \mu^T \in \mathbb{R}^{1 \times m'}, \mu^T \geq \sigma'^T:$$

$$\lambda^T A + \mu^T B = \sigma^T$$

\leftarrow Např. $X = \mathbb{R}^N$

Nyní se vrátíme k soustavě (*) a položíme:

$$p(v) = -D_v^+ f(x^*)$$

$$q_i(v) = -D_v^+ g_i(x^*) \quad \text{pro } i \in I \cup J$$

pro každý směr v .

Větu o alternativě - Motakinovu větu - tedy aplikujeme na soustavu

$$p(v) < 0$$

$$q_i(v) < 0 \quad \text{pro } i \in I$$

$$\underline{q_i(v) \leq 0} \quad \text{pro } i \in J$$

Motakinovu větu máme dokázanou jen pro případ lineárních funkcionalů (zobrazení). [Poznámka: Studují se rozličná obecnění Farkasova lemma i Motakinovy věty - např. pro sublineární funkcionaly nebo obecnější třídy funkcionalů, i pro nekonečné soustavy nerovnic - zde budeme uvažovat jen lineární případ a konečnou soustavu.]

Proto musíme požadovat, aby funkcionaly $p(v) = -D_v^+ f(x^*)$ a $q_i(v) = -D_v^+ g_i(x^*)$ byly lineární. Jakmile budeme mít k dispozici obecnější Farkasovo lemma nebo Motakinovu větu, můžeme formulovat podmínky optimality i pro obecnější úlohy nelineárního programování.

Spojením prvního klíčového lemmatu a Molarkinovy věty dostáváme následující výsledek: podmínku optimality Fritze Johna.

[V závorkách upřesňujeme na speciální případy přímo ve znění věty.]

ěta: (podmínka optimality Fritze Johna)

Nechť M je otevřená množina

$$\left. \begin{array}{l} f: M \rightarrow \mathbb{R} \\ g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R} \end{array} \right\} \text{ libovolné funkce}$$

Nechť bod $x^* \in M$ je lokálním řešením úlohy

$$(NP) \quad \min f(x) \\ \text{r.p. } g_i(x) \leq 0 \quad \text{pro } i=1, \dots, m$$

Položme

$$I_0 = \{ i \in \{1, \dots, m\} ; g_i(x^*) = 0 \}$$

$$a \quad J = \{ i \in I_0 ; g_i \text{ je lokálně pseudokonkávní v } x^* \} \\ I = I_0 \setminus J \quad \forall y \in M: \underline{D}_{y-x^*}^+ (-g_i)(x^*) \geq 0 \Rightarrow g_i(y) \leq g_i(x^*) = 0$$

Nechť

- funkcionál $\rho(v) = \underline{D}_v^+ (-f)(x^*)$... je lineární
- funkcionály $q_i(v) = \underline{D}_v^+ (-g_i)(x^*)$... jsou lineární pro $i \in I_0$

[např. f má v bodě x^* Gâteauxovu derivaci
a g_i mají v bodě x^* Gâteauxovu derivaci pro $i \in I_0$]

- funkce g_i jsou polospojité shora v bodě x^* pro $i \in \{1, \dots, m\} \setminus I_0$.

Potom

$$\exists v \in \mathbb{R}, v \geq 0, \exists \mu_i \in \mathbb{R}^I, \mu_i \geq 0, v \neq 0 \text{ nebo } \mu_I \neq \sigma,$$

$$\exists \lambda_i \in \mathbb{R}^I, \lambda_i \geq 0: v \cdot \underline{D}_{(x^*)}^+ (-f) + \sum_{i \in I} \mu_i \cdot \underline{D}_{(x^*)}^+ (-g_i) + \sum_{i \in J} \lambda_i \cdot \underline{D}_{(x^*)}^+ (-g_i) = \sigma^T$$

mají-li funkce
Gâteauxovy derivace:

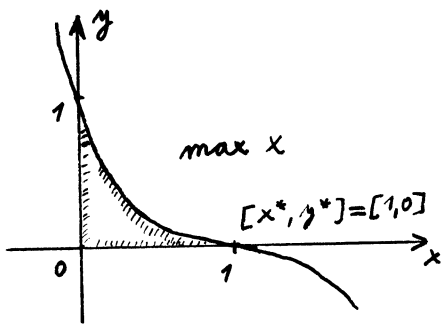
$$v \cdot Df(x^*) + \sum_{i \in I} \mu_i \cdot Dg_i(x^*) + \sum_{i \in J} \lambda_i \cdot Dg_i(x^*) = \sigma^T$$

popíšeno
pomocí gradientu:

$$v \cdot \nabla f(x^*) + \sum_{i \in I} \mu_i \cdot \nabla g_i(x^*) + \sum_{i \in J} \lambda_i \cdot \nabla g_i(x^*) = \sigma^T$$

otázka: V podmínce optimality Fritze Johna může nastat případ, kdy $\nu = 0$. V tom případě velich $\sum_{i \in I} \mu_i \cdot \underline{D}^+(-g_i)(x^*) + \sum_{i \in J} \lambda_i \cdot \underline{D}^+(-g_i)(x^*) = \sigma^T$ vyjadřuje pouze lokální singularitu aktivních podmínek v bodě \underline{x}^* .
 Více nezávisí na cílové funkci f , tj., cílová funkce f může být jiná, bod \underline{x}^* už nemusí být lokálním optímem a lokální singularita je stále v platnosti.

číslicový příklad je následující:



$$\begin{aligned} \min f(x, y) &= -x \\ \text{n. p. } g_1(x, y) &= y - (1-x)^3 \leq 0 \\ g_2(x, y) &= -y \leq 0 \\ g_3(x, y) &= -x \leq 0 \end{aligned}$$

Optimum je v bodě $[x^*, y^*] = [1, 0]$
 Aktivní v bodě $[x^*, y^*]$ jsou podmínky $g_1 \leq 0, g_2 \leq 0$.

$$\nabla f(x^*, y^*) = (-1 \ 0)$$

$$\nabla g_1(x^*, y^*) = (0 \ 1)$$

$$\nabla g_2(x^*, y^*) = (0 \ -1)$$

Řešíme rovnici

$$\nu \cdot \nabla f(x^*, y^*) + \mu_1 \cdot \nabla g_1(x^*, y^*) + \mu_2 \cdot \nabla g_2(x^*, y^*) = \sigma^T$$

neboli

$$-\nu + 0 \cdot \mu_1 + 0 \cdot \mu_2 = 0 \quad \nu \geq 0$$

$$0 \cdot \nu + \mu_1 - \mu_2 = 0 \quad \mu_1, \mu_2 \geq 0$$

$$\nu + \mu_1 + \mu_2 > 0$$

Jediným možným řešením je $\nu = 0$ a libovolné $\mu_1 = \mu_2 > 0$.

Tedy bod $[x^*, y^*] = [0, 0]$ je "singulárním bodem" množiny přípustných řešení, ať už cílová funkce f je jakákoliv.

otázka: Případu, kdy $\nu = 0$, se snažíme zabránit, tj., případ $\nu = 0$ se snažíme vyloučit.

Toho dosahujeme přidáním dodatečného předpokladu, že podmínky aktivní v bodě \underline{x}^* splňují v tomto bodě \underline{x}^* podmínku kvalifikace omezujících podmínek (nebo kvalifikace omezení, angl. constraint qualification).

Některé podmínky kvalifikace omezení uvedeme později.

finice: (KKT podmínka resp. KKT-stacionární bod)

Nechť M je otevřená množina a nechť

$$\left. \begin{array}{l} f: M \rightarrow \mathbb{R} \\ g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R} \end{array} \right\} \text{ jsou libovolné funkce}$$

Zvolme libovolný přípustný bod \underline{x}^* úlohy

$$\begin{array}{l} \text{(NP)} \quad \min f(x) \\ \text{r.p.} \quad g_i(x) \leq 0 \quad \text{pro } i=1, \dots, m \end{array}$$

neboli bod $\underline{x}^* \in M$ lokový, řáe $g_i(x^*) \leq 0$ pro $i=1, \dots, m$.

Položme

$$I_0 = \{ i \in \{1, \dots, m\} ; g_i(x^*) = 0 \}$$

Funkcionál $\rho(\nu) = \underline{D}_\nu^+(-f)(x^*)$ budie lineární a
funkcionály $q_i(\nu) = \underline{D}_\nu^+(-g_i)(x^*)$ budie lineární pro $i \in I_0$.

Říkáme, řáe bod \underline{x}^* je KKT-stacionární (neboli splňuje KKT podmínku)

\Leftrightarrow

$$\begin{aligned} \exists \mu^T \in \mathbb{R}^{1 \times m}, \mu^T \geq \sigma^T: \quad \underline{D}^+(-f)(x^*) + \sum_{i=1}^m \mu_i \cdot \underline{D}^+(-g_i)(x^*) = \sigma^T \quad \& \\ \underline{D}^+(-f)(x^*) + \mu^T \cdot \underline{D}^+(-g)(x^*) = \sigma^T \quad \& \quad \mu^T \cdot g(x^*) = 0 \end{aligned}$$

rovnáno pomocí
Gâteauxových derivací
(maji-li je funkce)

$$\begin{aligned} Df(x^*) + \sum_{i=1}^m \mu_i \cdot Dg_i(x^*) = \sigma^T \quad \& \quad \mu^T \cdot g(x^*) = 0 \\ Df(x^*) + \mu^T \cdot Dg(x^*) = \sigma^T \end{aligned}$$

pomocí gradientu:

$$\begin{aligned} \nabla f(x^*) + \sum_{i=1}^m \mu_i \cdot \nabla g_i(x^*) = \sigma^T \quad \& \quad \mu^T \cdot g(x^*) = 0 \\ \nabla f(x^*) + \mu^T \cdot \nabla g(x^*) = \sigma^T \end{aligned}$$

poznámka: KKT = Karush - Kuhn - Tucker

poznámka: Podmínka $u^T \cdot g(x^*) = 0$ je podmínkou komplementarity:

$$u^T \cdot g(x^*) = \sum_{i=1}^m \underbrace{u_i}_{\geq 0} \cdot \underbrace{g_i(x^*)}_{\leq 0} = 0$$

Tudíž:

$$g_i(x^*) < 0 \implies u_i = 0$$

popř.

$$u_i > 0 \implies g_i(x^*) = 0$$

pozorování:
○:

Bod x^* je KKT stacionární \iff v bodě x^* je splněna podmínka Fritze Johna s $\nu > 0$.

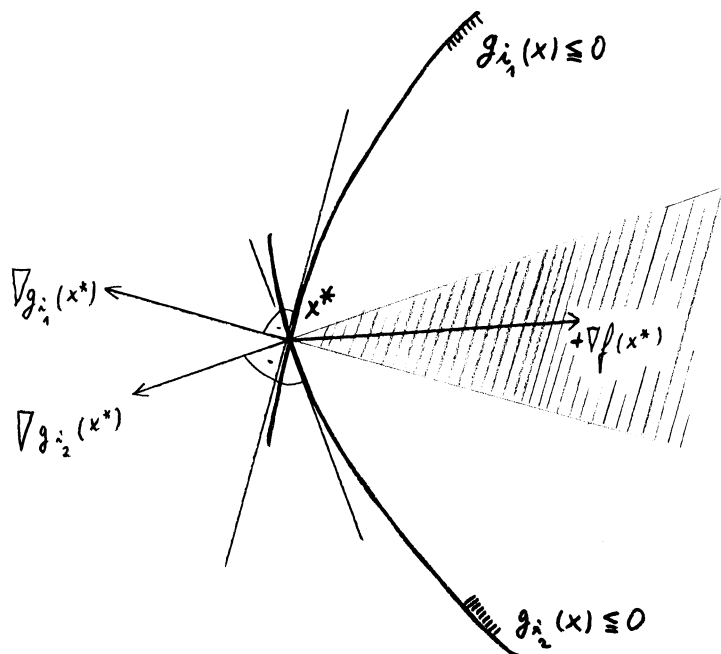
Důkaz:

-řejný

geometrická interpretace KKT podmínky:

$$\nabla f(x^*) + u^T \cdot \nabla g_i(x^*) = 0 \quad \& \quad u^T \cdot g(x^*) = 0$$

$$\text{neboli} \quad \nabla f(x^*) = \sum_{i \in I_0} u_i \cdot \nabla g_i(x^*)$$



$$-\nabla f(x^*) = \sum_{i \in I_0} u_i \cdot \nabla g_i(x^*)$$

..... reřejný gradient $-\nabla f(x^*)$
cílové funkce v bodě x^*
leží v kuželovém obalu
gradientů $\nabla g_i(x^*)$ podmínek
aktivních v bodě x^* .

Resp.: gradient $\nabla f(x^*)$ cílové funkce
v bodě x^* leží v kuželovém obalu
reřejných gradientů $-\nabla g_i(x^*)$
podmínek aktivních v bodě x^* .

Definice: (Mangasarianova - Fromovitaova podmínka kvalifikace omezení,
MFCQ = Mangasarian - Fromovita constraint qualification)

Nechť M je otevřená množina

a $g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R}$ nechť jsou libovolné funkce.

Bod $x^* \in M$ budíž přípustný, tj. $g_i(x^*) \leq 0$ pro $i = 1, \dots, m$.

Nechť $I_0 = \{i \in \{1, \dots, m\} ; g_i(x^*) = 0\}$

a poloáme

$J = \{i \in I_0 ; g_i \dots \text{je lokálně pseudokonkávní v } x^*\}$

$$\forall y \in M: g_i(y) > g_i(x^*) = 0 \implies \underline{D}_{y-x^*}^+ (-g_i)(x^*) < 0$$

$$I = I_0 \setminus J$$

Říkáme, že funkce g_1, \dots, g_m splňují v bodě x^* Mangasarianovu -
Fromovitaovu kvalifikaci omezujících podmínek (MFCQ) \iff

\iff soustava

$$\underline{D}_v^+ (-g_i)(x^*) > 0 \quad \text{pro } i \in I$$

(**)

$$\underline{D}_v^+ (-g_i)(x^*) \geq 0 \quad \text{pro } i \in J \quad \dots \text{ má řešení}$$

Pozn.: Jestliže funkce g_i pro $i \in I \cup J$ mají Gâteauxovy derivace,
potom soustava má tvar

$$D_v g_i(x^*) < 0 \quad \text{pro } i \in I$$

$$\underline{D}_v g_i(x^*) \geq 0 \quad \text{pro } i \in J$$

⊙: Jestliže $I = \emptyset$, potom soustava (**) má řešení (řešení je např. $v = 0$),
budíž (MFCQ) je jistě splněna.

Nyní složením prvního klíčového lemmatu a Motzkinovy věty (tedy podmínky optimality Fritze Johna) a MFCCQ dostáváme KKT podmínku optimality:

Věta: (Karushova-Kuhnova-Tuckerova podmínka optimality)

Necheť M je otevřená množina a necheť

$f: M \rightarrow \mathbb{R}$ a $g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R}$ jsou libovolné funkce.

Bod $x^* \in M$ budiž lokálním řešením úlohy

$$(NP) \quad \min f(x) \\ \text{p.p. } g_i(x) \leq 0 \quad \text{pro } i=1, \dots, m$$

Necheť

$$I_0 = \{ i \in \{1, \dots, m\} ; g_i(x^*) = 0 \} \quad \text{--- jsou indexy aktivních podmínek}$$

a

$$J = \{ i \in I_0 ; g_i \text{ je lokálně pseudokonkávní v } x^* \}$$

$$\forall y \in M: \underline{D}_{y-x^*}^+ (-g_i)(x^*) \geq 0 \Rightarrow g_i(y) \leq g_i(x^*) = 0$$

$$I = I_0 \setminus J$$

At

- funkcionál $\rho(r) = \underline{D}_r^+ (-f)(x^*)$ je lineární [např. f má v bodě x^* Gâteauxovu derivaci]

- funkcionály $g_i(r) = \underline{D}_r^+ (-g_i)(x^*)$ jsou lineární [např. g_i mají -||-]
pro $i \in I_0 = I \cup J$

- funkce g_i jsou v bodě x^* ~~polospojité~~ shora polospojité pro $i \in \{1, \dots, m\} \setminus I_0$

) - v bodě x^ platí (MFCCQ)

) Potom bod x^ je KKT-stacionární

neboli

$$\exists \mu^T \in \mathbb{R}^{1 \times m}, \mu^T \geq \sigma^T : \underline{D}(f)(x^*) + \mu^T \cdot \underline{D}(-g)(x^*) = \sigma^T \quad \& \quad \mu^T \cdot g(x^*) = 0$$

[mají-li funkce
Gâteauxovy derivace:

$$Df(x^*) + \mu^T \cdot Dg(x^*) = \sigma^T \quad \& \quad \mu^T \cdot g(x^*) = 0]$$

Právímka: jestliže $I = \emptyset$, neboli $I_0 = J$, potom MFCCQ je splněna.

) jestliže v bodě x^ platí (MFCCQ), potom bod x^* je KKT-stacionární

Důkaz:

Podle prvního klíčového lemmatu platí, že soustava

$$\begin{aligned} & \underline{D}_r^+ (-f)(x^*) > 0 \\ (*) \quad & \underline{D}_r^+ (-g_i)(x^*) > 0 \quad \text{pro } i \in I \\ & \underline{D}_r^+ (-g_i)(x^*) \geq 0 \quad \text{pro } i \in J \quad \dots \text{ nemá řešení} \end{aligned}$$

Podle Motzkinovy věty

$$\begin{aligned} & \exists \nu \geq 0, \exists \mu^T \in \mathbb{R}^{1 \times I}, \mu^T \geq \sigma^T, \nu \neq 0 \text{ nebo } \mu^T \neq \sigma^T, \\ & \exists \lambda^T \in \mathbb{R}^{1 \times J}, \lambda^T \geq \sigma^T: \quad \nu \cdot \underline{D}_r^+ (-f)(x^*) + \sum_{i \in I} \mu_i \cdot \underline{D}_r^+ (-g_i)(x^*) + \sum_{i \in J} \lambda_i \cdot \underline{D}_r^+ (-g_i)(x^*) = \sigma^T \end{aligned}$$

Kdyby $\nu = 0$, potom by ani soustava

$$\begin{aligned} (**) \quad & \underline{D}_r^+ (-g_i)(x^*) > 0 \quad \text{pro } i \in I \\ & \underline{D}_r^+ (-g_i)(x^*) \geq 0 \quad \text{pro } i \in J \quad \dots \text{ nemá řešení} \end{aligned}$$

V bodě x^* ovšem předpokládáme platnost MFCQ neboli, že soustava (***) má řešení. Proto musí být $\nu > 0$.

Položíme $\mu_i = \frac{\mu_i}{\nu} \quad \text{pro } i \in I$

$$\mu_i = \frac{\lambda_i}{\nu} \quad \text{pro } i \in J$$

$$\mu_i = 0 \quad \text{pro } i \in \{1, \dots, m\} \setminus I_0$$

c. b. d.

Dosud jsme se zabývali podmínkou nutnou pro globální minimum úlohy (NP).

Uvolněním druhého (částečně obřízeného) klíčového lemmatu a Motakinovy věty dostáváme ^{následující} podmínku postačující:

Věta: (podmínka postačující pro globální minimum)

Nechť M je otevřená množina

$f: M \rightarrow \mathbb{R}$ a $g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R}$ jsou funkce

$x^* \in M$ je bod lokální, že $g_i(x^*) \leq 0$ pro $i=1, \dots, m$.

Uvažme

$$I_0 = \{i \in \{1, \dots, m\} ; g_i(x^*) = 0\}$$

Nechť f a g_i mají v bodě x^* Gâteauxovy derivace pro $i \in I_0$.

Nechť f je pseudokonvexní v bodě x^*
 $\forall y \in M: f(y) < f(x^*) \Rightarrow D_{y-x^*} f(x^*) < 0$

$I = \{i \in I_0 ; g_i \text{ je striktně pseudokonvexní v bodě } x^*\}$
 $\forall y \in M, y \neq x^*: g_i(y) \leq g_i(x^*) \Rightarrow D_{y-x^*} g_i(x^*) < 0$

$J = \{i \in I_0 ; g_i \text{ je lokálně kvazikonvexní v bodě } x^*\}$
 $\forall y \in M: g_i(y) \leq g_i(x^*) \Rightarrow D_{y-x^*} g_i(x^*) \leq 0$

Předpokládejme, že $I_0 = I \cup J$.
 $J \subseteq I_0 \setminus I$

Jestliže v bodě x^* platí podmínka optimality Fritze Johna

[speciálně: jestliže bod x^* je KKT-stacionární]

$$\exists v \geq 0 \quad \exists \lambda \in \mathbb{R}^{I_0}, \lambda \geq 0 : v + \sum_{i \in I} \lambda_i > 0 \quad \&$$

$$\& v \cdot Df(x^*) + \sum_{i \in I_0} \lambda_i \cdot Dg_i(x^*) = 0^T$$

potom bod x^* je bodem globálního minima v úloze

$$(NP) \quad \min f(x) \\ \text{s.t.} \quad g_i(x) \leq 0 \quad \text{pro } i=1, \dots, m$$

Na závěr je naším cílem obě podmínky (nutnou i postačující) sloučit do jediného výsledku, tj. vyslovit předpoklady, za jejichž splnění je bod \underline{x}^* globálním řešením úlohy (NP) \Leftrightarrow je KKT-stacionární.

definice: (robočená Slaterova podmínka)

Nechť M je otevřená množina

a $g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R}$ jsou libovolné funkce

Bod $x^* \in M$ budíž přípustný, tj. $g_i(x^*) \leq 0$ pro $i=1, \dots, m$.

Položme $I_0 = \{i \in \{1, \dots, m\} ; g_i(x^*) = 0\}$

nechť g_i mají Gâteauxovy derivace $Dg_i(x^*)$ v bodě \underline{x}^* pro $i \in I_0$ a

$I = \{i \in I_0 ; g_i \text{ je lokálně pseudokonvexní v bodě } \underline{x}^*\}$
 $\forall y \in M: g_i(y) < g_i(x^*) = 0 \Rightarrow D_{y-x^*} g_i(x^*) < 0$

$J = \{i \in I_0 ; g_i \text{ je lokálně kvazikonvexní v bodě } \underline{x}^*\}$
 $\forall y \in M: g_i(y) \leq g_i(x^*) = 0 \Rightarrow D_{y-x^*} g_i(x^*) \leq 0$

Nechť $I_0 = I \cup J$ $J \subseteq I_0 \setminus I$

Řekáme, že v bodě \underline{x}^* platí robočená Slaterova podmínka \Leftrightarrow

$$\exists x_0 \in M: \quad \begin{aligned} g_i(x_0) &< 0 && \text{pro } i \in I \setminus J \\ g_i(x_0) &\leq 0 && \text{pro } i \in J \end{aligned}$$

Věta: Jestliže v bodě \underline{x}^* je splněna obecněná Slaterova podmínka

a navíc

$\forall i \in J: g_i$ je navíc pseudokonkávní v bodě \underline{x}^*

$$\forall y \in M: g_i(y) > g_i(x^*) = 0 \implies D_{y-x^*} g_i(x^*) > 0$$

potom v bodě \underline{x}^* je splněna i (MFCQ).

Důkaz:

- máme bod \underline{x}^* a máme bod \underline{x}_0

- pro $i \in I$ platí

$$g_i(x_0) < 0 = g_i(x^*), \text{ tudíž } D_{x_0-x^*} g_i(x^*) < 0,$$

protože g_i je
pseudokonkávní v \underline{x}^*

- pro $i \in J$ platí

$$g_i(x_0) \leq 0 = g_i(x^*), \text{ tudíž } D_{x_0-x^*} g_i(x^*) \leq 0,$$

protože g_i je
kvazikonkávní v \underline{x}^*

- tudíž

soustava

$$D_{\nu} g_i(x^*) < 0 \quad \text{pro } i \in I$$

$$\underline{D_{\nu} g_i(x^*) \leq 0} \quad \text{pro } i \in J$$

..... má řešení,
např. $\nu = x_0 - x^*$

s. l. d.

definice: (Slaterova podmínka)

Nechť M je množina a

$g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R}$ jsou funkce.

Říkáme, že funkce g_1, \dots, g_m splňují Slaterovu podmínku na $M \Leftrightarrow$

$$\exists x_0 \in M: g_i(x_0) < 0 \text{ pro } i = 1, \dots, m$$

poznámka: Uvedli jsme klasickou Slaterovu podmínku pro úlohu

(NP) $\min f(x)$

Bod x_0 se nazývá Slaterův bod.

a.p. $g_i(x) \leq 0$ pro $i = 1, \dots, m$

lema: Nechť M je otevřená množina,

$g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R}$ jsou libovolné funkce,

$x^* \in M$ je přípustný bod, tj. $g_i(x^*) \leq 0$ pro $i = 1, \dots, m$

Nechť g_i mají Gâteauxovy derivace $Dg_i(x^*)$ v bodě x^* pro $i \in I_0$, kde

$$I_0 = \{ i \in \{1, \dots, m\} ; g_i(x^*) = 0 \}$$

$$I = \{ i \in I_0 ; g_i \text{ je lokálně pseudokonvexní v bodě } x^* \}$$

$$J = \{ i \in I_0 ; g_i \text{ je lokálně kvazikonvexní v bodě } x^* \}$$

a necht' $I_0 = I \cup J$ $J \subseteq I_0 \setminus I$

Jestliže je splněna Slaterova podmínka,

potom v bodě x^* platí i zobecněná Slaterova podmínka.

Důkaz:

- zřejmý

Složením dosud uvedených výsledků dostáváme následující

isledok: Necht' M je otevřená množina

$$\left. \begin{array}{l} f: M \rightarrow \mathbb{R} \\ g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R} \\ a_1, \dots, a_n: M \rightarrow \mathbb{R} \end{array} \right\} \begin{array}{l} \text{funkce, které mají} \\ \text{Gâteauxovy derivace} \\ Df(x), Dg_i(x), Da_j(x) \\ \text{v každém bodě } x \in M \end{array}$$

$$\left. \begin{array}{l} g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R} \\ a_1, \dots, a_n: M \rightarrow \mathbb{R} \end{array} \right\} \text{polospojité shora}$$

$$\text{Necht' } f: M \rightarrow \mathbb{R} \dots \text{pseudokonvexní} \\ \forall x \in M \forall y \in M: f(y) < f(x) \Rightarrow D_{y-x} f(x) < 0$$

$$g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R} \dots \text{striktně pseudokonvexní} \\ \forall x \in M \forall y \in M, y \neq x: g_i(y) \leq g_i(x) \Rightarrow D_{y-x} g_i(x) < 0$$

$$a_1, \dots, a_n: M \rightarrow \mathbb{R} \dots \text{lokálně kvazikonvexní \& pseudokonkávní} \\ \forall x \in M \forall y \in M: a_j(y) \leq a_j(x) \Leftrightarrow D_{y-x} a_j(x) \leq 0$$

$$\text{Necht' } \exists x_0 \in M: \begin{array}{l} g_i(x_0) < 0 \text{ pro } i=1, \dots, m \\ a_j(x_0) \leq 0 \text{ pro } j=1, \dots, n \end{array}$$

Zvolme libovolný přípustný bod $x^* \in M$, tj. bod $x^* \in M$ takový, že

$$\begin{array}{l} g_i(x^*) \leq 0 \text{ pro } i=1, \dots, m \\ a_j(x^*) \leq 0 \text{ pro } j=1, \dots, n \end{array}$$

Potom: bod x^* je globálním řešením úlohy

$$\begin{array}{l} \text{(NP)} \quad \min f(x) \\ \text{r.p.} \quad g_i(x) \leq 0 \text{ pro } i=1, \dots, m \\ \quad \quad a_j(x) \leq 0 \text{ pro } j=1, \dots, n \end{array}$$

právě tehdy, když

bod x^* je KKT stacionární

$$\exists \mu^T \in \mathbb{R}^{1 \times m}, \mu^T \geq \sigma^T, \exists \nu^T \in \mathbb{R}^{1 \times n}, \nu^T \geq \sigma^T:$$

$$Df(x^*) + \mu^T \cdot Dg(x^*) + \nu^T \cdot Da(x^*) = \sigma^T \quad \& \quad \begin{array}{l} \mu^T \cdot g(x^*) = 0 \\ \nu^T \cdot a(x^*) = 0 \end{array} \quad \&$$

Důkaz: Položíme

$$I = \{i \in \{1, \dots, m\} ; g_i(x^*) = 0\}$$

$$J = \{j \in \{1, \dots, m\} ; a_j(x^*) = 0\}$$

⇐

Protože bod \underline{x}^* je KKT - stacionární, dostáváme, že

soustava

$$D_{x^*} f(x^*) < 0$$

$$D_{x^*} g_i(x^*) \leq 0 \quad \dots \text{pro } i \in I$$

$$D_{x^*} a_j(x^*) \leq 0 \quad \dots \text{pro } j \in J \quad \dots \text{nemá řešení}$$

Audíťami soustava

$$D_{x^*} f(x^*) < 0$$

$$D_{x^*} g_i(x^*) < 0 \quad \dots \text{pro } i \in I$$

$$D_{x^*} a_j(x^*) \leq 0 \quad \dots \text{pro } j \in J \quad \dots \text{nemá řešení}$$

Druhé (částečně obrácené) klíčové lemma dává výsledek, že bod \underline{x}^* je globálním řešením úlohy (NP).

⇒ Protože bod \underline{x}^* je optimálním řešením úlohy (NP), je splněna podmínka optimality Fritze Johna.

Protože předpokládáme existenci Slaterova bodu ... $g_i(x_0) < 0$ pro $i=1, \dots, m$
 $a_j(x_0) \leq 0$ pro $j=1, \dots, m$

v bodě \underline{x}^* platí slabší Slaterova podmínka,

$$g_i(x_0^*) < 0 \quad \rightsquigarrow \quad D_{x-x^*} g_i(x^*) < 0 \quad \text{pro } i \in I \quad \dots \text{pseudokonvexita}$$

$$a_j(x_0^*) \leq 0 \quad \rightsquigarrow \quad D_{x-x^*} a_j(x^*) \leq 0 \quad \text{pro } j \in J \quad \dots \text{kvazikonvexita}$$

Audíť v bodě \underline{x}^* platí (MFCQ).

Odtud plyne, že bod \underline{x}^* je KKT - stacionární.

c. b. d.

vičení: Lze poslední velký důsledek použít na úlohy

- lineárního programování?

$$(LP) \quad \min -c^T x \\ \text{r. p.} \quad Ax - b \leq 0$$

$$\text{ kde } \begin{aligned} A &\in \mathbb{R}^{m \times n} \\ b &\in \mathbb{R}^m \\ c^T &\in \mathbb{R}^{1 \times n} \\ x &\in \mathbb{R}^n \dots \text{neznáma} \end{aligned}$$

- kvadratického programování?

$$(QP) \quad \min x^T Q x + p^T x \\ \text{r. p.} \quad Ax - b \leq 0$$

$$\text{ kde } \begin{aligned} Q &\in \mathbb{R}^{n \times n} \dots \text{pozitivně} \\ &\quad \text{semidefinitivní} \\ p^T &\in \mathbb{R}^{1 \times n} \end{aligned}$$

- konvexního programování?

$$(CP) \quad \min f(x) \\ \text{r. p.} \quad g_i(x) \leq 0 \text{ pro } i=1, \dots, m$$

$$\text{ kde } \begin{aligned} f: M \rightarrow \mathbb{R} \\ g_{1, \dots, m}: M \rightarrow \mathbb{R} \end{aligned} \left. \vphantom{\begin{aligned} f: M \rightarrow \mathbb{R} \\ g_{1, \dots, m}: M \rightarrow \mathbb{R} \end{aligned}} \right\} \text{konvexní} \\ x \in M \dots \text{neznáma}$$

známka: Poslední velký důsledek naznačuje výpočetní postup, s jehož pomocí lze řešit úlohy nelineární optimalizace.

Úkolem je vyřešit soustavu rovnic a nerovnic

$$\begin{aligned} g(x) \leq 0 \\ a(x) \leq 0 \end{aligned} \quad \& \quad \begin{aligned} Df(x) + u^T \cdot Dg(x) + v^T \cdot Da(x) = \sigma^T \\ u^T \cdot g(x) + v^T \cdot a(x) = 0 \end{aligned}$$

$$u^T \geq \sigma^T, \quad v^T \geq \sigma^T$$

$$\left. \begin{aligned} x &\in M \\ u^T &\in \mathbb{R}^{1 \times m} \\ v^T &\in \mathbb{R}^{1 \times m} \end{aligned} \right\} \text{neznáma}$$

icení: Jak postupujeme při řešení úloh LP (jak pracuje simplexová metoda)?

jak postupujeme při řešení úloh QP (jak pracuje Wolfeho metoda)?
(jak pracuje Murtyho algoritmus popř. Lemkeho algoritmus?)

jak postupujeme při řešení úloh nelineární optimalizace?

Dodatek: KKT podmínka optimality odvozená
pomocí jiné kvalifikace omezení

Necht M je otevřená množina

$f: M \rightarrow \mathbb{R}$
 $g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R}$ } jsou funkce

Uvažujme úlohu

(NP) $\min f(x)$
n.p. $g_i(x) \leq 0$ pro $i=1, \dots, m$

definice: (kvalifikace omezení CQ ... constraint qualification)

Zvolme libovolný přípustný bod \underline{x}^* úlohy (NP), tj. bod $x^* \in M$, takový, že $g_i(x^*) \leq 0$ pro $i=1, \dots, m$

Nechť

$I_0 = \{i \in \{1, \dots, m\} ; g_i(x^*) = 0\}$... označuje množinu indexů podmínek aktivních v bodě \underline{x}^* .

Předpokládejme, že g_i mají v bodě \underline{x}^* jednostranné směrové derivace $\delta_{\underline{v}}^+ g_i(x^*)$ pro každý směr $\underline{v} \in \mathbb{R}^n$ pro každé $i \in I_0$.

Předpokládejme, že podmínky $g_1(x) \leq 0, \dots, g_m(x) \leq 0$ splňují v bodě \underline{x}^* kvalifikaci omezení CQ ... constraint qualification ... právě tehdy, když

pro každý směr $\underline{v} \in \mathbb{R}^n$ platí:

- jestliže \underline{v} vyhovuje soustavě $\delta_{\underline{v}}^+ g_i(x^*) \leq 0$ pro $i \in I_0$
- potom existuje oblouk přípustných bodů tvaru $x^* + \lambda \cdot \underline{v} + \vec{\delta}(\lambda)$

Formálně:

$$\forall \underline{v} \in \mathbb{R}^n : \left(\forall i \in I_0 : \delta_{\underline{v}}^+ g_i(x^*) \leq 0 \right) \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \left(\exists \lambda_0 > 0 \exists \vec{\delta} : (0, \lambda_0) \rightarrow \mathbb{R}^n \dots \text{rozsazení} \dots \lim_{\lambda \rightarrow 0^+} \frac{\|\vec{\delta}(\lambda)\|}{\lambda} = 0 : \right.$$

$$\left. \forall \lambda \in (0, \lambda_0) \forall i = 1, \dots, m : g_i(x^* + \lambda \cdot \underline{v} + \vec{\delta}(\lambda)) \leq 0 \right)$$

Na: Necht M je otevřená množina

$g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R}$ jsou funkce

$x^* \in M$ je přípustný bod $\dots g_i(x^*) \leq 0$ pro $i=1, \dots, m$

$I_0 = \{i \in \{1, \dots, m\} ; g_i(x^*) = 0\}$ \dots indexy aktivních podmínek

Necht

$g_i \dots$ mají v bodě x^* jednostranné směrové derivace $\delta_v^+ g_i(x^*)$ pro každý směr v &

& jsou lokálně pseudokonkávní v bodě x^* \dots pro $i \in I_0$

$$\forall y \in M: \delta_{y-x^*}^+ g_i(x^*) \leq 0 \Rightarrow g_i(y) \leq g_i(x^*) = 0$$

$g_i \dots$ jsou polospojité shora v bodě x^* \dots pro $i \in \{1, \dots, m\} \setminus I_0$

Podom: v bodě x^* je splněna podmínka (CQ)

námka: Za uvedených předpokladů je v bodě x^* splněna také (MFCQ).

Důkaz: Uvažujme směr v , který je řešením soustavy $\delta_v^+ g_i(x^*) \leq 0$ pro $i \in I_0$.

a) $v = 0$ \dots pak uvažujeme "nulový" oblouk \dots zřejmé

b) $v \neq 0$: \rightarrow pro $i \in \{1, \dots, m\} \setminus I_0$ je $g_i(x^*) < 0$ a funkce g_i jsou shora polospojité v x^* ,

$$\text{tudíž k } \epsilon = \frac{1}{2} \cdot \min \{ -g_i(x^*) ; i \in \{1, \dots, m\} \setminus I_0 \}$$

$$\exists \delta > 0 \forall x \in M: \|x - x^*\| < \delta \Rightarrow g_i(x) < g_i(x^*) + \epsilon$$

$$\text{- položí } \lambda_0 = \frac{\delta}{\|v\|}$$

$$\text{pak } \forall \lambda \in (0, \lambda_0): g_i(x^* + \lambda \cdot v) < g_i(x^*) + \epsilon < 0 \dots \text{ pro } i \in \{1, \dots, m\} \setminus I_0$$

\rightarrow pro $i \in I_0$ je g_i pseudokonkávní a

$$\delta_{(x^* + \lambda \cdot v) - x^*}^+ g_i(x^*) \leq 0 \rightarrow \text{tudíž } g_i(x^* + \lambda \cdot v) \leq g_i(x^*) = 0 \text{ pro } i \in I_0$$

Tedy, klademe-li $\vec{\sigma}(\lambda) = 0$, pak všechny body oblouku

$$x^* + \lambda \cdot v + \vec{\sigma}(\lambda)$$

jsou přípustné pro $\lambda \in (0, \lambda_0)$,

c.l.d.

úloha: (KKT podmínka optimality pro úlohu (NP) ... pomocí (CQ) a Farkasova lemma)

Nechť M je otevřená množina

$$\left. \begin{array}{l} f: M \rightarrow \mathbb{R} \\ g_1, \dots, g_m: M \rightarrow \mathbb{R} \end{array} \right\} \text{ jsou funkce}$$

$x^* \in M$ je přípustný bod ... platí $g_i(x^*) \leq 0$ pro $i=1, \dots, m$

Nechť f má v bodě x^* jednostrannou směrovou derivaci $S_r^+ f(x^*)$

pro každý směr v à la Fréchet ...

... existuje funkce η taková, že

$$\forall \vec{v}: f(x^* + \vec{v}) = f(x^*) + S_r^+ f(x^*) + \eta(\vec{v}) \quad \& \quad \lim_{v \rightarrow 0} \frac{\eta(v)}{\|v\|} = 0$$

a nechť funkcionál $p(v) = S_r^+ f(x^*)$ je v bodě $v=0$ spojité ... $\lim_{v \rightarrow 0} S_r^+ f(x^*) = 0$
resp. ... je spojité v každém bodě v

Danačme

$$I_0 = \{i \in \{1, \dots, m\}; g_i(x^*) = 0\}$$

Nechť g_i mají v bodě x^* jednostranné směrové derivace $S_r^+ g_i(x^*)$
pro každý směr v pro $i \in I_0$.

Funkcionály $p(v) = S_r^+ f(x^*)$ a $q_i(v) = S_r^+ g_i(x^*)$ pro $i \in I_0$ budiž lineární

[tedy f má v bodě x^* totální diferenciál (Fréchetovu derivaci)
a g_i mají v bodě x^* Gâteauxovy derivace pro $i \in I_0$].

V bodě x^* budiž splněna podmínka (CQ).

Jestliže bod x^* je lokálním řešením úlohy

$$(NP) \quad \min f(x) \\ \text{r. p. } g_i(x) \leq 0 \quad \text{pro } i=1, \dots, m$$

potom bod x^* je KKT-stacionární.

Důkaz:

- zvolme libovolný směr \vec{v}
- předpokládejme, že je splněna soustava nerovnic

$$q_i(\vec{v}) = \delta_{\vec{v}}^+ g_i(x^*) \leq 0 \quad \text{pro } i \in I_0$$

- potom podle (CQ) existuje oblouk přípustných bodů tvaru

$$x^* + \lambda \cdot \vec{v} + \vec{o}(\lambda)$$

- protože bod x^* je bodem lokálního minima funkce f , platí

$$f(x^* + \lambda \cdot \vec{v} + \vec{o}(\lambda)) \geq f(x^*) \quad \dots \text{je-li } \lambda > 0 \text{ dostatečně malé}$$

neboli

$$f(x^*) + \delta_{\lambda \cdot \vec{v} + \vec{o}(\lambda)}^+ f(x^*) + \eta(\lambda \cdot \vec{v} + \vec{o}(\lambda)) \geq f(x^*)$$

$$\delta_{\lambda \cdot \vec{v} + \vec{o}(\lambda)}^+ f(x^*) + \frac{\|\lambda \cdot \vec{v} + \vec{o}(\lambda)\|}{\|\lambda \cdot \vec{v} + \vec{o}(\lambda)\|} \cdot \eta(\lambda \cdot \vec{v} + \vec{o}(\lambda)) \geq 0 \quad | : \lambda > 0$$

$$\underbrace{\delta_{\vec{v} + \frac{\vec{o}(\lambda)}{\lambda}}^+}_{\rightarrow 0 + \text{rychlost}} f(x^*) + \underbrace{\|\vec{v} + \frac{\vec{o}(\lambda)}{\lambda}\|}_{\rightarrow 0} \cdot \frac{\eta(\lambda \cdot \vec{v} + \vec{o}(\lambda))}{\|\lambda \cdot \vec{v} + \vec{o}(\lambda)\|} \geq 0 \quad | \lim_{\lambda \rightarrow 0^+} (1)$$

$$p(\vec{v}) = \delta_{\vec{v}}^+ f(x^*) \geq 0$$

Tedy jsme odvodili:

$$\forall \vec{v} : (q_i(\vec{v}) \leq 0 \text{ pro } i \in I_0) \implies -p(\vec{v}) \leq 0$$

- podle Farkasova lemmatu

$$\exists u^T \in \mathbb{R}^{1 \times I_0}, u^T \geq \sigma^T : -p = u^T \cdot q$$

- neboli

$$\sigma^T = df(x^*) + \sum_{i=1}^m \mu_i \cdot Dg_i(x^*)$$

kde jsme položili
 $\mu_i = 0$ pro $i \in \{1, \dots, m\} \setminus I_0$

což znamená, že bod x^* je KKT-stacionární,

c. b. d.

Co nám říká: Když použijeme Farkasovo lemma jsme museli předpokládat, že funkcionály $p(\vec{v}) = \delta_{\vec{v}}^+ f(x^*)$ a $q_i(\vec{v}) = \delta_{\vec{v}}^+ g_i(x^*)$ jsou lineární. Když bychom našli obecnější Farkasovo lemma, mohli bychom předpokládat, že funkcionály $p(\vec{v})$ a $q_i(\vec{v})$ jsou obecnější, např. sublineární.