

Optimalizace

8. Lokální extrémý vázané rovnostmi (úlohy s omezeními typu rovnosti)

Tomáš Werner, Tomáš Kroupa

FEL ČVUT

Úlohy na extrémů vázané rovnostmi (= úlohy s omezeními typu rovnosti)

Hledáme extrémů funkce $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ na množině

$$X = \{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \mathbf{g}(\mathbf{x}) = \mathbf{0} \}$$

kde $\mathbf{g}: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$. To také zapisujeme takto:

$$\begin{array}{ll} \min/\max & f(\mathbf{x}) \\ \text{za podmíněk} & \mathbf{g}(\mathbf{x}) = \mathbf{0} \\ & \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \end{array}$$

Příklad (jednoduchý):

$$\begin{array}{ll} \min & x + y \\ \text{za podmínky} & x^2 + y^2 = 1 \\ & x, y \in \mathbb{R} \end{array}$$

- Máme $n = 2$ proměnné a $m = 1$ omezení.
- $f(x, y) = x + y$
- $g(x, y) = x^2 + y^2 - 1$ nebo $g(x, y) = 1 - x^2 - y^2$

Lokální extrémy
vázané **lineárními rovnostmi**

Hledáme extrémy diferencovatelné funkce $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ na afinním podprostoru

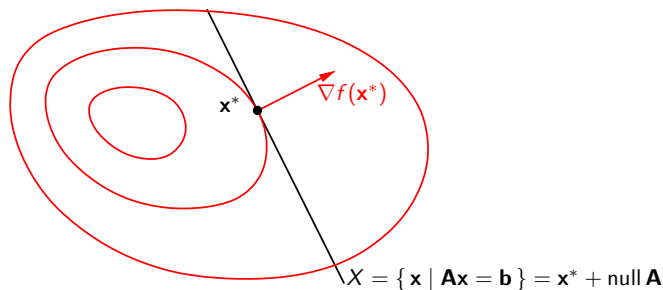
$$X = \{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \}$$

kde $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$. Neboli řešíme úlohu

$$\begin{array}{ll} \min/\max & f(\mathbf{x}) \\ \text{za podmínek} & \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \\ & \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \end{array}$$

Tedy $\mathbf{g}(\mathbf{x}) = \mathbf{Ax} - \mathbf{b}$ je afinní zobrazení.

Podmínka prvního řádu



Věta

Nechť \mathbf{x}^* je lokální extrém funkce f za podmínky $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$. Pak $\nabla f(\mathbf{x}^*) \perp \text{null } \mathbf{A}$.

Důkaz: Protože $\mathbf{Ax}^* = \mathbf{b}$, množinu řešení soustavy $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ lze psát jako

$$\mathbf{x}^* + \text{null } \mathbf{A} = \{ \mathbf{x}^* + \mathbf{By} \mid \mathbf{y} \in \mathbb{R}^k \}$$

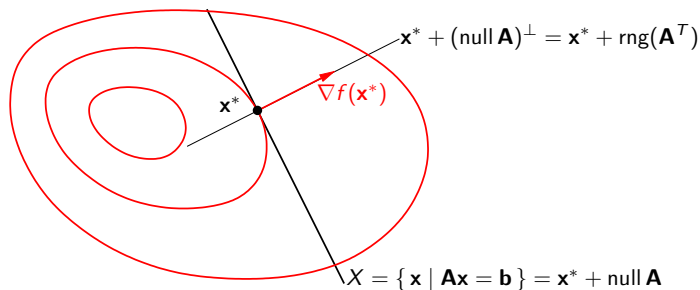
kde sloupce matice $\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{m \times k}$ tvoří bázi podprostoru $\text{null } \mathbf{A}$.

Tedy bod $\mathbf{y} = \mathbf{0}$ musí být **volný** lokální extrém funkce $\varphi(\mathbf{y}) = f(\mathbf{x}^* + \mathbf{By})$. Tedy

$$\varphi'(\mathbf{y}) = f'(\mathbf{x}^* + \mathbf{By})\mathbf{B} = f'(\mathbf{x}^*)\mathbf{B} = \mathbf{0}.$$

Ale $f'(\mathbf{x}^*)\mathbf{B} = \mathbf{0}$ je totéž jako $\nabla f(\mathbf{x}^*) \perp \text{null } \mathbf{A}$.

Formulace podmínky soustavou rovnic



$$\begin{aligned} \nabla f(\mathbf{x}^*) \perp \text{null } \mathbf{A} &\iff \nabla f(\mathbf{x}^*) \in (\text{null } \mathbf{A})^\perp = \text{rng}(\mathbf{A}^T) \\ &\iff \nabla f(\mathbf{x}^*) = f'(\mathbf{x}^*)^T \text{ je lin. kombinací sloupců } \mathbf{A}^T \\ &\iff f'(\mathbf{x}^*) = \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{A} \text{ pro nějaké } \boldsymbol{\lambda} \in \mathbb{R}^m \end{aligned}$$

Podmínka prvního řádu (soustava $m + n$ rovnic s $m + n$ neznámými):

$$\begin{aligned} f'(\mathbf{x}) &= \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{A} \\ \mathbf{A}\mathbf{x} &= \mathbf{b} \end{aligned}$$

Příklad: Řešení lineární soustavy s nejmenší normou

$$\begin{aligned} \min \quad & \frac{1}{2} \|\mathbf{x}\|^2 \\ \text{za podmíněk} \quad & \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \end{aligned}$$

Podmínky prvního řádu:

$$\mathbf{x} = \mathbf{A}^T \boldsymbol{\lambda}$$

$$\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$$

Má-li \mathbf{A} lineárně nezávislé řádky, pak optimálním řešením je $\mathbf{x} = \underbrace{\mathbf{A}^T (\mathbf{AA}^T)^{-1}}_{\mathbf{A}^+} \mathbf{b}$.

Příklad: Úloha nejmenších čtverců s lineárními omezeními

$$\begin{aligned} \min \quad & \frac{1}{2} \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|^2 \\ \text{za podmínek} \quad & \mathbf{Cx} = \mathbf{d} \end{aligned}$$

Podmínky prvního řádu:

$$\begin{aligned} \mathbf{A}^T(\mathbf{Ax} - \mathbf{b}) &= \mathbf{C}^T \boldsymbol{\lambda} \\ \mathbf{Cx} &= \mathbf{d} \end{aligned}$$

neboli

$$\begin{bmatrix} \mathbf{A}^T \mathbf{A} & -\mathbf{C}^T \\ \mathbf{C} & \mathbf{0} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{x} \\ \boldsymbol{\lambda} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}^T \mathbf{b} \\ \mathbf{d} \end{bmatrix}$$

Tvrzení: Matice $\begin{bmatrix} \mathbf{A}^T \mathbf{A} & -\mathbf{C}^T \\ \mathbf{C} & \mathbf{0} \end{bmatrix}$ je regulární, právě když $\begin{bmatrix} \mathbf{A} \\ \mathbf{C} \end{bmatrix}$ má l.n. sloupce a \mathbf{C} má l.n. řádky.

Lokální extrémy
vázané **nelineárními rovnostmi**

Jsou dána spojitě diferencovatelná $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ a $\mathbf{g}: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$.

Hledáme extrémy funkce f na množině

$$X = \{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \mathbf{g}(\mathbf{x}) = \mathbf{0} \}$$

Neboli řešíme úlohu

$$\begin{array}{ll} \min/\max & f(\mathbf{x}) \\ \text{za podmíněk} & \mathbf{g}(\mathbf{x}) = \mathbf{0} \\ & \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \end{array}$$

Náš postup odvození podmínek na lokální extrémy:

1. Množinu X **linearizujeme** v okolí lokálního extrému.
2. Tím úlohu **převédeme na případ lineárních omezení**, který už známe.

Tečný prostor k množině přípustných řešení

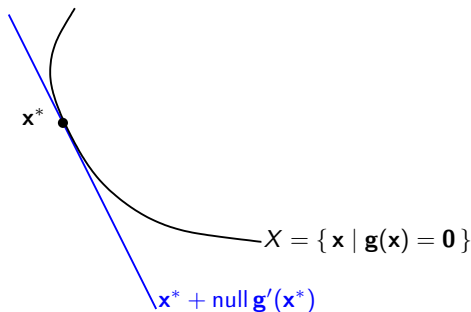
Jak 'linearizovat' množinu $X = \{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \mathbf{g}(\mathbf{x}) = \mathbf{0} \}$ v okolí daného bodu $\mathbf{x}^* \in X$?
Hledáme 'tečný' prostor k množině X v bodě \mathbf{x}^* .

Aproximujme \mathbf{g} v okolí bodu \mathbf{x}^* Taylorovým polynomem 1. stupně:

$$\mathbf{g}(\mathbf{x}) \approx \mathbf{T}_{\mathbf{x}^*}^1(\mathbf{x}) = \underbrace{\mathbf{g}(\mathbf{x}^*)}_0 + \mathbf{g}'(\mathbf{x}^*)(\mathbf{x} - \mathbf{x}^*)$$

Množina X se tím změnila na (afinní) podprostor

$$\tilde{X} = \{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \mathbf{g}'(\mathbf{x}^*)(\mathbf{x} - \mathbf{x}^*) = \mathbf{0} \} = \mathbf{x}^* + \text{null } \mathbf{g}'(\mathbf{x}^*)$$



Podmínka regularity

Potíž: Ne vždy se množina X v okolí bodu \mathbf{x}^* podobá afinnímu podprostoru \tilde{X} (přestože se zobrazení \mathbf{g} v okolí bodu \mathbf{x}^* může podobat afinnímu zobrazení $\mathbf{T}_{\mathbf{x}^*}^1$)!

Příklady: $g(x, y) = xy$ nebo $g(x, y) = x^2$ v bodě $(x^*, y^*) = (0, 0)$

Definice

Bod $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ je **regulární bod** zobrazení $\mathbf{g}: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$, jestliže řádky Jacobiho matice $\mathbf{g}'(\mathbf{x})$ (tj. gradienty $\nabla g_1(\mathbf{x}), \dots, \nabla g_m(\mathbf{x})$) jsou lineárně nezávislé.

Speciálně: Bod \mathbf{x} je regulární bod **funkce** $g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, jestliže $\nabla g(\mathbf{x}) \neq \mathbf{0}$.

Tvrzení (neformální)

Nechť $\mathbf{x}^* \in X$ je regulární bod zobrazení \mathbf{g} .

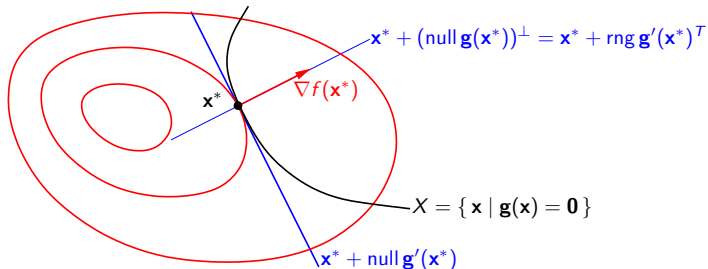
Pak množina X je v okolí bodu \mathbf{x}^* 'podobná' afinnímu podprostoru \tilde{X} .

Ten má dimenzi $n - m$ a je 'tečný' k množině X v bodě \mathbf{x}^* .

Podmínka prvního řádu

Věta

Nechť \mathbf{x}^* je regulární bod zobrazení \mathbf{g} a lokální extrém funkce f za podmínky $\mathbf{g}(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$.
Pak $\nabla f(\mathbf{x}^*) \perp \text{null } \mathbf{g}'(\mathbf{x}^*)$.



$$\begin{aligned}\nabla f(\mathbf{x}^*) \perp \text{null } \mathbf{g}'(\mathbf{x}^*) &\iff \nabla f(\mathbf{x}^*) \in (\text{null } \mathbf{g}'(\mathbf{x}^*))^\perp = \text{rng}(\mathbf{g}'(\mathbf{x}^*)^T) \\ &\iff f'(\mathbf{x}^*) = -\boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{g}'(\mathbf{x}^*) \text{ pro nějaké } \boldsymbol{\lambda} \in \mathbb{R}^m\end{aligned}$$

Podmínka prvního řádu (soustava $m + n$ rovnic s $m + n$ neznámými):

$$\begin{aligned}f'(\mathbf{x}) + \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{g}'(\mathbf{x}) &= \mathbf{0} \\ \mathbf{g}(\mathbf{x}) &= \mathbf{0}\end{aligned}$$

Lagrangeova funkce

Zavedeme-li **Lagrangeovu funkci** $L: \mathbb{R}^{m+n} \rightarrow \mathbb{R}$

$$L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}) = f(\mathbf{x}) + \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{g}(\mathbf{x}).$$

pak soustava výše jde napsat jako

$$L_{\mathbf{x}}(\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}) = f'(\mathbf{x}) + \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{g}'(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$$

$$L_{\boldsymbol{\lambda}}(\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}) = \mathbf{g}(\mathbf{x})^T = \mathbf{0}$$

neboli $L'(\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}) = \mathbf{0}$, tj. $(\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda})$ je stacionární bod funkce L .

Čísla $(\lambda_1, \dots, \lambda_m) = \boldsymbol{\lambda}$ se nazývají **Lagrangeovy multiplikátory**.

$$\begin{array}{ll} \min & x + y \\ \text{za podmínky} & x^2 + y^2 = 1 \end{array}$$

Lagrangeova funkce

$$L(x, y, \lambda) = x + y + \lambda(1 - x^2 - y^2)$$

Stacionární podmínky pro L :

$$L_x(x, y, \lambda) = 1 - 2\lambda x = 0$$

$$L_y(x, y, \lambda) = 1 - 2\lambda y = 0$$

$$L_\lambda(x, y, \lambda) = 1 - x^2 - y^2 = 0$$

Řešení: $(x, y, \lambda) = \pm(1, 1, 1)/\sqrt{2}$.

Našli jsme dva kandidáty na lok. extrém: $(x, y) = \pm(1, 1)/\sqrt{2}$.

Příklad: Nesplněné podmínky regularity

$$\begin{array}{l} \min \quad x + y \\ \text{za podmínky} \quad (1 - x^2 - y^2)^2 = 0 \end{array}$$

Množina přípustných řešení X je **stejná kružnice** jako minule, ale gradient

$$\nabla g(x, y) = (-4x(1 - x^2 - y^2), -4y(1 - x^2 - y^2))$$

je na kružnici X nulový, tedy žádný bod X není regulární.

Lagrangeova funkce

$$L(x, y, \lambda) = x + y + \lambda(1 - x^2 - y^2)^2$$

Podmínky stacionarity

$$L_x(x, y, \lambda) = 1 - 4\lambda x(1 - x^2 - y^2) = 0$$

$$L_y(x, y, \lambda) = 1 - 4\lambda y(1 - x^2 - y^2) = 0$$

$$L_\lambda(x, y, \lambda) = (1 - x^2 - y^2)^2 = 0$$

nemají řešení. Lokální extrémy jsme nenašli, i když existují.

Příklad: Nesplněné podmínky regularity

$$\begin{array}{l} \min x \\ \text{za podmínky } x^2 = 0 \end{array}$$

Lokální extrém $x = 0$ není regulární bod, protože $g'(x) = 2x = 0$.

Lagrangeova funkce

$$L(x, \lambda) = x + \lambda x^2$$

Podmínky stacionarity

$$L_x(x, \lambda) = 1 + 2x = 0$$

$$L_\lambda(x, \lambda) = x^2 = 0$$

nemají řešení. Lokální extrém jsme nenašli.

Příklad: Lineární omezení

$$\begin{array}{ll} \min & f(\mathbf{x}) \\ \text{za podmínky} & \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \end{array}$$

Lagrangeova funkce

$$L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}) = f(\mathbf{x}) + \boldsymbol{\lambda}^T (\mathbf{b} - \mathbf{Ax})$$

Podmínky stacionarity

$$L_{\mathbf{x}}(\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}) = f'(\mathbf{x}) - \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}$$

$$L_{\boldsymbol{\lambda}}(\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}) = (\mathbf{b} - \mathbf{Ax})^T = \mathbf{0}$$

To jsme už odvodili dříve.

Pro lineární omezení jsme ale nemuseli předpokládat $\text{rank } \mathbf{g}'(\mathbf{x}) = \text{rank } \mathbf{A} = m$.

Příklad z optiky: Zákon odrazu z Fermatova principu

Fermatův princip nejkratšího času v optice (1662)

Paprsek mezi dvěma body letí takovou dráhou, aby doba letu byla nejkratší.

Modernější upřesnění: Doba letu je *stacionární* (vzhledem k variacím dráhy).

Křivé zrcadlo je plocha $X = \{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid g(\mathbf{x}) = 0 \}$ kde $g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$.

Délka paprsku mezi dvěma body $\mathbf{a}, \mathbf{b} \in \mathbb{R}^n$ s odrazem od zrcadla v bodě $\mathbf{x} \in X$ je

$$f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{x} - \mathbf{a}\| + \|\mathbf{x} - \mathbf{b}\|.$$

Hledáme stacionární bod funkce f za podmínky $g(\mathbf{x}) = 0$.

Lagrangeova funkce

$$L(\mathbf{x}, \lambda) = \|\mathbf{x} - \mathbf{a}\| + \|\mathbf{x} - \mathbf{b}\| + \lambda g(\mathbf{x})$$

Podmínka $L_{\mathbf{x}}(\mathbf{x}, \lambda) = \mathbf{0}$ je (po transpozici)

$$(\mathbf{x} - \mathbf{a})^0 + (\mathbf{x} - \mathbf{b})^0 + \lambda \nabla g(\mathbf{x}) = \mathbf{0} \quad \text{kde jsme označili } \mathbf{y}^0 = \frac{\mathbf{y}}{\|\mathbf{y}\|}.$$

To říká, že vektor $\nabla g(\mathbf{x})$ (normála k zrcadlu v bodě \mathbf{x}) leží v jedné rovině s jednotkovými vektory $(\mathbf{x} - \mathbf{a})^0$ a $(\mathbf{x} - \mathbf{b})^0$ a pŕlí úhel mezi nimi.