

# Nutné a postačující podmínky optimality

```
$$ \xdef\scal#1#2{\langle #1, #2 \rangle} \xdef\norm#1{\left\| \mathrm{#1} \right\|} \xdef\dist{\rho} \xdef\and{\&} \xdef\brackets#1{\left\{ #1 \right\}} \xdef\parc#1#2{\frac {\partial #1}{\partial #2}} \xdef\mtr#1{\begin{pmatrix} #1 \end{pmatrix}} \xdef\bm#1{\boldsymbol{#1}} \xdef\mcal#1{\mathcal{#1}} \xdef\vv#1{\mathbf{#1}} \xdef\vvp#1{\pmb{#1}} \xdef\ve{\varepsilon} \xdef\l{\lambda} \xdef\th{\vartheta} \xdef\a{\alpha} \xdef\Tagged#1{(\text{#1})} \xdef>tagged*#1{\text{#1}} \xdef>tagEqHere#1#2{\href{#2#eq-#1}{(\text{#1})}} \xdef>tagDeHere#1#2{\href{#2#de-#1}{(\text{#1})}} \xdef>tagEq#1{\href{#eq-#1}{(\text{#1})}} \xdef>tagDe#1{\href{#de-#1}{(\text{#1})}} \xdef\T#1{\htmlId{eq-#1}{#1}} \xdef\D#1{\htmlId{de-#1}{#1}} \xdef\conv#1{\mathrm{conv}}, #1 \xdef\cone#1{\mathrm{cone}}, #1 \xdef\aff#1{\mathrm{aff}}, #1 \xdef\lin#1{\mathrm{Lin}}, #1 \xdef\span#1{\mathrm{span}}, #1 \xdef\O{\mathcal O} \xdef\ri#1{\mathrm{ri}}, #1 \xdef\rd#1{\mathrm{r}}\partial, #1 \xdef\interior#1{\mathrm{int}}, #1 \xdef\proj{\Pi} \xdef\epi#1{\mathrm{epi}}, #1 \xdef\grad#1{\mathrm{grad}}, #1 \xdef\gradT#1{\mathrm{grad}}^T #1 \xdef\gradx#1{\mathrm{grad}}_x #1 \xdef\hess#1{\nabla^2, #1} \xdef\hessx#1{\nabla^2_x #1} \xdef\subdif#1{\partial #1} \xdef\co#1{\mathrm{co}}, #1 \xdef\iter#1{\wedge^{#1}} \xdef\str{\wedge^*} \xdef\spv{\mathcal V} \xdef\civ{\mathcal U} $$
```

## Obecný úvod

**Úlohou matematického programování** nazveme  $f(x) \rightarrow \min, \quad x \in X$   $\tag{T{4.1}}$  kde **přípustná množina**  $X$  je zadána systém rovností a nerovností  $X := \{x \in P \mid g_i(x) \leq 0, \quad i = 1, \dots, k; \quad g_j(x) = 0, \quad j = k+1, \dots, m\}$   $\tag{T{4.2}}$

“ Zde je důležité podotknout, že vždy chceme nerovnostní omezení **pouze tvaru**  $\mathbf{g}_i(x) \leq 0$

“ Je dobré si zapatovat, že

- $m$  - počet omezení

- $k$  - počet nerovností (tzn.  $g_1, \dots, g_k$  jsou **nerovnosti**, zbytek rovnosti)

Omezení zakomponovaná v  $P$  se nazývají **přímá**, naopak omezení ve formě  $g_i$  se nazývají **funkcionální**. Dále definujeme

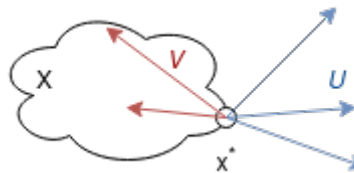
- **množinu přípustných vektorů**

$$\text{spv}(x^*, X) := \{h \in \mathbb{R}^n \mid \exists \lambda, \lambda_0 > 0 : x^* + th \in X \text{ pro } t \in (0, \lambda_0)\}$$

- je to **kužel**

- **množinu spádových vektorů (kužel zlepšujících vektorů)**

$$\text{civ}(x^*, f) := \{h \in \mathbb{R}^n \mid \exists \lambda, \lambda_0 > 0 : x^* + th \in D(f); \text{ a } f(x^* + th) < f(x^*) \text{ pro } t \in (0, \lambda_0)\}$$



## Lemma 4.1.1

Nechť  $X \subseteq \mathbb{R}^n$  a  $f: X \rightarrow \mathbb{R}$  jsou dány. Je-li bod  $x^* \in X$  lokálním řešením úlohy 4.1, potom  $\text{spv}(x^*, X) \cap \text{civ}(x^*, f) = \emptyset$

## Definice 4.1.2 (Stacionární bod)

Nechť množina  $X \subseteq \mathbb{R}^n$  je **konvexní** a funkce  $f: X \rightarrow \mathbb{R}$  je **diferencovatelná** na (nějaké otevřené množině obsahující)  $X$ . Řekneme, že bod  $x^* \in X$  je **stacionárním bodem** úlohy 4.1 (nebo také **stacionárním bodem funkce**  $f$  na množině  $X$ ), jestliže  $\nabla f(x^*)^T (x - x^*) \geq 0$  pro každé  $x \in X$ .

“ Výraz v 4.1.2 je **směrová derivace**  $x^*$  do libovolného bodu v  $X$  - v těchto směrech musí být  $f$  **neklesající**

Pro  $X = \mathbb{R}^n$  je podmínka 4.1.2 splněna **pouze** v případě  $\nabla f(x^*) = 0$

Dále ukažme, že **stacionární bod** ve smyslu Definice 4.1.2 má vlastnosti, které od něj očekáváme.

## Věta 4.1.3 (Vlastnosti stacionárního bodu)

Nechť  $f: X \rightarrow \mathbb{R}$  je **diferencovatelná** na (nějaké otevřené množině obsahující **konvexní** množinu)  $X \subseteq \mathbb{R}^n$ .

1. Je-li  $x^* \in X$  **lokálním extrémem** funkce  $f$  na  $X$  (tj. *lokálním* řešením úlohy  $\tag{4.1}$ ), pak  $x^*$  je **stacionárním bodem** funkce  $f$  na  $X$
2. Naopak, je-li  $f$  (*ostře*) **konvexní** na  $X$  a  $x^* \in X$  je **stacionárním bodem**  $f$  na  $X$ , pak  $x^*$  je (*jediným*) řešením úlohy  $\tag{4.1}$ , tj. (*jediným*) **globálním minimem**  $f$  na  $X$ .

Pokud avšak  $f$  **není konvexní**, potřebujeme o rozhodnutí "extrémnosti" stacionárního bodu další nástroje

## Nutná podmínka pro $\tag{4.1}$

Je-li  $x^* \in X$  **lokálním minimem** funkce  $f: X \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $f \in C^2$ , na **konvexní** množině  $X \subseteq \mathbb{R}^n$ , pak  $(x - x^*)^T \nabla f(x^*) (x - x^*) \geq 0$  pro všechna  $x \in X$  taková, že  $\nabla f(x^*) (x - x^*) = 0$ , tj. pro vektory  $(x - x^*) \in \ker \nabla f(x^*)$

## Postačující podmínka pro $\tag{4.1}$

Bod  $x^* \in X$  je **lokálním minimem** funkce  $f: X \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $f \in C^2$ , na **konvexní** množině  $X \subseteq \mathbb{R}^n$ , jestliže  $\nabla f(x^*) (x - x^*) \geq 0$ ,  $\forall x \in X$ , (tj. je to **stacionární bod** ve smyslu Definice  $\tag{4.1.2}$ ), množina  $X$  je **polyedr** a platí  $(x - x^*)^T \nabla f(x^*) (x - x^*) > 0$  pro všechna  $x \in X$  taková, že  $x \neq x^*$  a  $(x - x^*) \in \ker \nabla f(x^*)$

“ Je-li  $X$  **polyedr**, pak je  $\text{spv}(x^*, X)$  **uzavřená**

# Nutné a postačující podmínky optimality

Uvažujme přidruženou **Lagrangeovu funkci**  $L: \mathbb{R} \times \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$  k úloze  $\tag{4.1}$   $\wedge$   $\tag{4.2}$  definovanou jako  $L(x, y_0, y) := y_0 f(x) + \sum_{i=1}^m y_i g_i(x)$ ,  $\tag{4.1.2}$   $\nabla$  přičemž v případě  $y_0 = 1$  bude  $L(x, 1, y) := L(x, y)$ . Navíc čísla  $y_0, \dots, y_m$  nazýváme **Lagrangeovými multiplikátory**.

“ Omezení nazveme **aktivní**, pokud se realizuje jako **rovnost**

Dále ještě zavedme následující  $Q := \{y = (y_1, \dots, y_m)^T \mid y_1, \dots, y_k \geq 0\}$  a dvě další množiny:

- **Množinu aktivních omezení** v bodě  $x \in X$   
 $I(x) := \{i \in \{1, \dots, k\} \mid g_i(x) = 0\}$ ,  $\forall x \in X$

- **Množinu indexů** všech funkcí, které se v bodě  $x$  realizují jako rovnost  $S(x) := \bigcup_{k=1, \dots, m} \{x \in X \mid g_k(x) = 0\}$

## Věta D{4.2.1} (Lagrangeův princip)

Nechť množina  $P \subseteq \mathbb{R}^n$  je **konvexní**, funkce  $f, g_1, \dots, g_k : P \rightarrow \mathbb{R}$  jsou **diferencovatelné** v bodě  $x^* \in X$  a  $g_{k+1}, \dots, g_m$  jsou **spojitě diferencovatelné** na nějakém okolí bodu  $x^*$ . Je-li bod  $x^* \in X$  **lokálním řešením** úlohy  $\tag{Eq{4.1}} \quad \text{minimize } f(x) \quad \text{subject to } g_i(x) \leq 0, \quad i = 1, \dots, m$ , pak existují **Lagrangeovy multiplikátory**  $y_0 > 0$  a  $y \in Q$  takové, že **ne všechna**  $y_0, \dots, y_m$  jsou **nulová** a platí  $\text{grad}_x L(x, y_0, y) = 0$  a  $y_i g_i(x) = 0, \quad i = 1, \dots, m$   $\tag{T{4.2.3}}$   $\tag{T{4.2.4}}$

Podmínka  $\tag{Eq{4.2.3}}$  znamená, že  $x$  musí být **stacionárním bodem** funkce  $L(x, y_0, y)$  (*podmínka stacionarity*). Dále podmínka  $\tag{Eq{4.2.4}}$  se nazývá **podmínka komplementarity** a požadavek  $y_1, \dots, y_k > 0$  jako **podmínka duality**.

“Jistě  $y_0, y_1, \dots, y_k \geq 0, y_{k+1}, \dots, y_m \in \mathbb{R}$   $\iff y_0 > 0$  a  $y \in Q$

Jelikož situace s  $y_0 = 0$  je problematická, existují podmínky na zaručení  $y_0 \neq 0$ , což je ekvivalentní s  $y_0 = 1$ . Tyto podmínky se nazývají **podmínky kvalifikovaného omezení**:

- **Regulárnost bodu**  $x$ , tj. bod  $x$  je **regulární**, pokud jsou  $\text{grad } g_i(x)$  pro  $i \in S(x)$  **lineárně nezávislé** (tj. *gradienty aktivních omezení jsou LNZ*)
- **afinní omezení** - funkce  $g_1, \dots, g_m$  jsou **afinní**
- **Slaterova podmínka** -  $g_1, \dots, g_k$  jsou **konvexní**,  $g_{k+1}, \dots, g_m$  jsou **afinní**, **konstantní** vektory  $\text{grad } g_i$  jsou **lineárně nezávislé** pro  $i \in \{k+1, \dots, m\}$  a existuje  $\bar{x} \in P$  takové, že  $g_i(\bar{x}) < 0$  pro  $i \in \{1, \dots, k\}$  a  $g_j(\bar{x}) = 0$  pro  $j \in \{k+1, \dots, m\}$

## Důsledek D{4.2.2}

Nechť  $P \subseteq \mathbb{R}^n$  je **konvexní** množina, funkce  $f, g_1, \dots, g_m$  jsou **diferencovatelné** na (nějaké otevřené množině obsahující)  $P$  a pro  $x \in X$  existují multiplikátory  $y \in Q$  takové, že platí  $\tag{Eq{4.2.3}}$  &  $\tag{Eq{4.2.4}}$  s  $y_0 = 1$ . Nechť je dále splněn (*alespoň*) jeden z následujících předpokladů:

1. funkce  $L(x, y)$  je **konvexní** na množině  $P$
2. úloha  $\tag{Eq{4.1}}$  &  $\tag{Eq{4.2}}$  je úlohou **konvexního programování**, tj. na **konvexní** množině  $P$  jsou funkce  $f, g_1, \dots, g_k$  **konvexní** a  $g_{k+1}, \dots, g_m$  **afinní**

Pak bod  $x$  je **globálním řešením** úlohy  $\tag{Eq{4.1}}$  &  $\tag{Eq{4.2}}$ .

## Věta D{4.2.3} (Karushova-Kuhnova-Tuckerova v diferenciálním tvaru)

Nechť  $P \subseteq \mathbb{R}^n$  je **konvexní** množina, funkce  $f, g_1, \dots, g_k$  **konvexní** a **diferencovatelné** na (nějaké otevřené množině obsahující)  $P$ , funkce  $g_{k+1}, \dots, g_m$  **afinní** na  $P$  a necht' platí (alespoň) jedna z následujících podmínek:

1. **(LNZ)** množina  $P$  je **otevřená**, vektory  $\nabla g_i(x)$ ,  $i \in S(x)$  jsou **lineárně nezávislé** pro každé  $x \in X$ .
2. **(Slaterova)** funkcionální omezení jsou pouze tvaru **nerovností**, tj.  $k = m$ , a **existuje** bod  $\bar{x} \in P$  takový, že  $g_i(\bar{x}) < 0$  pro  $i \in \{1, \dots, k\}$
3. **(lineární)** množina  $P$  je **polyedr** a funkce  $g_1, \dots, g_k$  jsou **afinní**

Pak  $x^*$  je řešením úlohy D{4.1} & D{4.2} právě tehdy, když existuje  $y^* \in Q$  takové, že platí D{4.2.3} & D{4.2.4} s  $y_0^* = 1$ .

## Věta D{4.2.4}

Nechť funkce  $f, g_1, \dots, g_m$  jsou **dvakrát spojitě** diferencovatelné v bodě  $x^*$  a  $x^* \in \text{interior } P$  je takový, že **existují** multiplikátory  $y^* \in Q$  splňující D{4.2.3} & D{4.2.4} s  $y_0^* = 1$  a současně  $y_i^* > 0$  pro  $i \in I(x^*)$  (tzv. **podmínka ostré komplementarity**), tj.  $\nabla_x L(x^*, y^*) = 0$ ,  $g_i(x^*) \leq 0$  pro  $i \in \{1, \dots, k\}$ ,  $g_i(x^*) = 0$  pro  $i \in \{k+1, \dots, m\}$ ,  $y_i^* > 0$  pro  $i \in I(x^*)$ ,  $y_i^* = 0$  pro  $i \in \{1, \dots, k\} \setminus I(x^*)$ ,  $y_i^* \in \mathbb{R}$  pro  $i \in \{k+1, \dots, m\}$ . Jestliže  $\nabla^2_x L(x^*, y^*) > 0$  na  $\ker(\nabla g_i(x^*))_{i \in S(x^*)}$ , tj.  $h^T \nabla^2_x L(x^*, y^*) h > 0$  pro všechna  $h \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$  taková, že  $\nabla g_i(x^*) h = 0$  pro  $i \in S(x^*)$ , pak bod  $x^*$  je **ostré lokální minimum** funkce  $f$  na množině  $X$ .