

# Duální úloha

```
$$ \xdef\scal#1#2{\langle #1, #2 \rangle} \xdef\norm#1{\left\| \right. #1 \right\|} \xdef\dist{\rho} \xdef\and{\&} \xdef\brackets#1{\left\{ #1 \right\}} \xdef\parc#1#2{\frac {\partial #1}{\partial #2}} \xdef\mtr#1{\begin{pmatrix} #1 \end{pmatrix}} \xdef\bm#1{\boldsymbol{#1}} \xdef\mc#1{\mathcal{#1}} \xdef\vv#1{\mathbf{#1}} \xdef\vvp#1{\pmb{#1}} \xdef\ve{\varepsilon} \xdef\l{\lambda} \xdef\th{\vartheta} \xdef\alpha{\alpha} \xdef\vf{\varphi} \xdef\Tagged#1{(\text{#1})} \xdef>tagged*#1{\text{#1}} \xdef>tagEqHere#1#2{\href{#2\#eq-#1}{(\text{#1})}} \xdef>tagDeHere#1#2{\href{#2\#de-#1}{\text{#1}}} \xdef>tagEq#1{\href{\#eq-#1}{(\text{#1})}} \xdef>tagDe#1{\href{\#de-#1}{\text{#1}}} \xdef\T#1{\htmlld{eq-#1}{#1}} \xdef\D#1{\htmlld{de-#1}{\vv{#1}}} \xdef\conv#1{\mathrm{conv}}, #1 \xdef\cone#1{\mathrm{cone}}, #1 \xdef\aff#1{\mathrm{aff}}, #1 \xdef\lin#1{\mathrm{Lin}}, #1 \xdef\span#1{\mathrm{span}}, #1 \xdef\O{\mathcal O} \xdef\ri#1{\mathrm{ri}}, #1 \xdef\rd#1{\mathrm{r}\partial}, #1 \xdef\interior#1{\mathrm{int}}, #1 \xdef\proj{\Pi} \xdef\epi#1{\mathrm{epi}}, #1 \xdef\grad#1{\mathrm{grad}}, #1 \xdef\gradT#1{\mathrm{grad}^T #1} \xdef\gradx#1{\mathrm{grad}_x #1} \xdef\hess#1{\nabla^2, #1} \xdef\hessx#1{\nabla^2_x #1} \xdef\subdif#1{\partial #1} \xdef\co#1{\mathrm{co}}, #1 \xdef\iter#1{^{[#1]}} \xdef\str{^*} \xdef\spv{\mc V} \xdef\civ{\mc U} \xdef\knvxProg{\tagEqHere{4.1}{./nutne-a-postacujici-podminky-optimality}} \, \, \, \, \, \tagEqHere{4.2}{nutne-a-postacujici-podminky-optimality}} $$
```

## Definice $\text{D}\{4.3.1\}$ (Kuhnovy-Tuckerovy vektory)

Vektor  $y \in Q$  (prvních  $k$  složek je nezáporných) se nazývá **Kuhnovým-Tuckerovým** vektorem (**K-T** vektorem) úlohy  $\text{knvxProg}$ , jestliže  $f(x) + \sum_{i=1}^m y_i g_i(x) = L(x, y) \quad \forall x \in P, \quad \text{T}\{4.3.0\}$  kde  $f(x) := \inf_{x \in X} f(x)$  je hodnota úlohy  $\text{knvxProg}$ .

“ **K-T** vektor pro danou úlohu **nemusí** existovat

## Věta $\text{D}\{4.3.2\}$

Nechť úloha  $\text{knvxProg}$  je úlohou **konvexního programování**, tj. množina  $P \subseteq \mathbb{R}^n$  je **konvexní**, funkce  $f, g_1, \dots, g_k$  **konvexní** a  $g_{k+1}, \dots, g_m$  jsou **afinní**, a nechť dále platí (alespoň) jedna z podmínek **regularity**:

1. **(Slaterova)**  $k = m$  a existuje  $\bar{x} \in P$  takové, že  $g_i(\bar{x}) < 0$  pro  $i = 1, \dots, m$

2. **(lineární)** množina  $P$  je **polyedr**, funkce  $f, g_1, \dots, g_k$  jsou **afinní** a  $X \neq \emptyset$ .

Pak **existuje K-T** vektor úlohy  $\text{knvxProg}$ .

“ Zde se podmínka 2. liší od podmínky 3. ve **Větě 4.2.3** - vyžaduje ještě **neprázdnot** přípustné množiny

Úloha konvexního programování splňující nějakou z podmínek z Věty 4.3.2 se nazývá **regulární**.

## Definice 4.3.3 (Duální úloha)

Nechť  $y \in Q$ . Definujme funkci  $\varphi(y) := \inf_{x \in P} L(x, y) = \inf_{x \in P} (f(x) + \sum_{i=1}^m y_i g_i(x))$  a množinu (tzv. **efektivní definiční obor**)  $Y := \{y \in Q \mid \varphi(y) > -\infty\}$ . Pak úloha  $\varphi(y) \rightarrow \max, y \in Y$  se nazývá **duální úlohou** k úloze  $\text{knvxProg}$ . Číslo  $\varphi^* := \sup_{y \in Y} \varphi(y)$  se nazývá **hodnotou duální úlohy**.

Úloha 4.3.1 je úlohou **konkávního** programování, tj. množina  $Y$  je **konvexní** a funkce  $\varphi$  je **konkávní** na  $Y$ .

## Věta 4.3.5 (Slabá věta o dualitě)

Pro každé  $x \in X$  a každé  $y \in Q$  platí  $f(x) \geq \varphi(y)$ . Zejména, pokud  $X \neq \emptyset$  a  $Y \neq \emptyset$ , pak  $\varphi^* \leq f^*$ .

“ V případě  $X = \emptyset$  a/nebo  $Y = \emptyset$  je nerovnost splněna *triviálně*, neboť  $\inf \emptyset = \infty$  a  $\sup \emptyset = -\infty$ .

Věta 4.3.5 říká, že pro **duální rozdíl**  $g(x, y)$  s  $x \in X \neq \emptyset$  a  $y \in Y \neq \emptyset$  bude platit  $g(x, y) := f(x) - \varphi(y) \geq 0$ . Navíc číslo  $g(x^*, y^*) := f^* - \varphi^*$  udává tzv. **optimální duální rozdíl** (*optimal duality gap*). Dá se také říct, že pro libovolné  $y \in Q$  je hodnota  $\varphi(y)$  **dolní hranicí minima účelové** funkce úlohy  $\text{knvxProg}$ .

## Certifikát optimality

Jsou-li  $x^* \in X$  a  $y^* \in Q$  taková, že platí  $f(x^*) = \varphi(y^*)$ , pak  $x^*$  a  $y^*$  jsou **optimálními řešeními** svých příslušných úloh.

Duální rozdíl je úzce spjat s **existencí K-T vektorů**. Jestliže je duální rozdíl **nenulový**, tj.  $f^* > v^*$ , pak **množina K-T vektorů musí být prázdná**.

“ Jinak řečeno, **existence K-T** vektorů zaručuje  $f^* = v^*$

### Věta 4.3.6 (Silná věta o dualitě)

Nechť úloha  $\text{knvxProg}$  je **regulární úlohou** konvexního programování (viz. Věta 4.3.2). Pokud  $f^* > -\infty$ , pak platí tzv. **vztah duality**  $f^* = v^*$ , tj.  $\inf_{x \in P} \sup_{y \in Q} L(x,y) = \sup_{y \in Q} \inf_{x \in P} L(x,y)$ , přičemž množina řešení duální úlohy 4.3.1 je **neprázdná a shodná** s množinou všech **K-T vektorů** úlohy  $\text{knvxProg}$ .

Z Věty 4.3.6 vyplývá, že pokud  $\text{knvxProg}$  je **regulární úlohou konvexního programování** (viz Věta 4.3.2) a

- jestliže  $Y \neq \emptyset$ , pak **duální úloha je řešitelná** a  $f^* > -\infty$
- jestliže  $Y = \emptyset$ , pak  $f^* = -\infty$

Celkem z Vět 4.3.5, 4.3.6 a z bezprostředně výše uvedeného důsledku vyplývá, že v případě **regulární úlohy konvexního programování** mohou nastat **pouze 2** možnosti

Duální Ú. \ Primární Ú.	Nepřípustná ( $f^* = -\infty$ )	Přípustná a Omezená	Neomezená ( $f^* = -\infty$ )
Neomezená ( $v^* = \infty$ )	NE (Ano bez <b>regularity</b> )	NE	NE
Přípustná a Omezená	NE (Možná bez <b>regularity</b> )	<b>ANO</b>	NE
Nepřípustná ( $v^* = -\infty$ )	NE (Ano bez <b>regularity</b> )	NE	<b>ANO</b>

“ Z **regularity** plyne, že  $X \neq \emptyset$

### Věta 4.3.8 (Kuhnova-Tuckerova v nediferenciálním tvaru)

Nechť úloha  $\text{knvxProg}$  je **regulární úlohou konvexního programování** (viz Věta 4.3.2). Pak  $x^* \in X$  je řešením této úlohy právě tehdy, když platí (*alespoň*) jedna z podmínek:

- existuje  $y^* \in Q$  takové, že  $f(x^*) = v(y^*)$

2. existuje  $y \in Q$  takové, že

$$L(x, y) = \min_{x \in P} L(x, y), \quad g_i(x) = 0,$$

$\forall i \in \{1, \dots, m\}$ . Navíc množina takovýchto vektorů  $y \in Q$  **splývá** s množinou **řešení duální** úlohy (a podle Věty 4.3.6 tedy i s množinou **K-T vektorů** úlohy  $\text{KvxProg}$ ).

“ Jsou-li navíc funkce  $f, g_1, \dots, g_m$  **diferencovatelné** v bodě  $x$ , pak podmínka 4.3.2 je **ekvivalentní** s podmínkou 4.2.3. **pro**  $y_0 = 1$ , zatímco 4.3.3 **odpovídá** 4.2.4.

Tedy Věta 4.3.8 je skutečně **zobecnění KKT Věty** 4.2.3 pro případ **nediferencovatelných** funkcí

Také se dá říct, že koncept **K-T vektorů** je **zobecněním Lagrangeových multiplikátorů** s **kvalifikovanými omezeními** (kvůli  $y_0 = 1$ ) - **K-T vektory splývají s multiplikátory** za podmínek Věty 4.2.3.

## Definice 4.3.9 (Sedlový bod)

Bod  $(x, y) \in P \times Q$  se nazývá **sedlovým bodem** Lagrangeovy funkce  $L(x, y)$  úlohy  $\text{KvxProg}$  na  $P \times Q$ , jestliže  $L(x, y) \leq L(x, y^*) \leq L(x^*, y)$   $\forall x \in P, y \in Q$ , tj. platí  $L(x, y) = \max_{y \in Q} L(x, y) = \min_{x \in P} L(x, y)$ .

## Věta 4.3.10 (Kuhnova-Tuckerova pro sedlový bod)

Nechť úloha  $\text{KvxProg}$  je **regulární úlohou** konvexní programování (viz Věta 4.3.2). Pak bod  $x \in P$  je **řešením** úlohy  $\text{KvxProg}$  právě tehdy, když **existuje**  $y \in Q$  takové, že  $(x, y)$  je **sedlovým bodem** Lagrangeovy funkce  $L(x, y)$  úlohy  $\text{KvxProg}$  na  $P \times Q$ .