

# Konvexita v konečné dimenzi

## Petr Lachout

- pracovní text k přednášce „ NEKN012 Optimalizace I“

16.října 2011



# Obsah

<b>0</b>	<b>Úvod</b>	<b>5</b>
<b>1</b>	<b>Konvexní množiny</b>	<b>7</b>
1.1	Různé obaly obecné množiny . . . . .	7
1.2	Definice konvexní množiny a její základní vlastnosti . . . . .	7
1.3	Konvexní polyedrické množiny . . . . .	14
1.4	Konvexní kužely . . . . .	15
1.5	Směry konvexní množiny . . . . .	17
1.6	Krajní body a krajní směry . . . . .	20
1.7	Další vlastnosti . . . . .	21
1.8	Cvičení a doplňky . . . . .	22
<b>2</b>	<b>Konvexní funkce</b>	<b>23</b>
2.1	Obecné pojmy . . . . .	23
2.2	Definice konvexní funkce . . . . .	24
2.3	Vlastnosti konvexních funkcí jedné proměnné . . . . .	28
2.4	Vlastnosti konvexních funkcí více proměnných . . . . .	29
<b>3</b>	<b>Oddělitelnost konvexních množin</b>	<b>35</b>

Ve skriptech je použito následující označení:

$\mathbb{R}$	.....	reálná čísla
$\mathbb{R}^*$	.....	rozšířená reálná čísla
$\mathbb{N}$	.....	přirozená čísla
$\mathbb{Z}$	.....	celá čísla
$\text{clo}(A)$	.....	uzávěr množiny $A$
$\text{int}(A)$	.....	vnitřek množiny $A$
$\text{rint}(A)$	.....	relativní vnitřek množiny $A$
$\partial(A)$	.....	hranice množiny $A$
$\mathbf{e}_{i:n}, i = 1, 2, \dots, n$	.....	jednotkové vektory v $\mathbb{R}^n$

# Kapitola 0

## Úvod

Tento text shrnuje základní znalosti a informace o konvexních množinách a konvexních funkcích v konečné dimenzi, které jsou nutné pro výklad základů teorie optimalizace. Většina z uvedených vlastností a vztahů je v platnosti v Hilbertových prostorech či dokonce v Banachových prostorech. Naším cílem je však podat základy nutné pro vysvětlení teorie lineárního programování (Farkasova věta, dualita úloh lineárního programování, simplexová metoda, dopravní problém) a nelineárního programování (Lagrangeova funkce, Lagrangeovy multiplikátory, globální podmínky optimality, lokální podmínky optimality, podmínky regularity). Vše chceme vyložit v konečné dimenzi a tak i konvexní množiny a konvexní funkce budeme studovat pouze v konečné dimenzi. Pro obecnější pojetí musí zvídavý čtenář použít jinou vhodnou literaturu.

V textu očekáváme základní znalosti z lineární algebry, lineárních vektorových prostorů a zejména z teorie reálných matic.



# Kapitola 1

## Konvexní množiny

### 1.1 Různé obaly obecné množiny

Nejdříve si pro obecnou množinu připomeňme definice používaných obalů množiny.

**Definice 1.1** Pro neprázdnou množinu  $S \subset \mathbb{R}^n$  definujeme:

$$\begin{aligned}\underline{\text{lineární obal}} \quad & \dots \quad \mathcal{L}(S) = \left\{ \sum_{s \in I} \lambda(s)s : \lambda(s) \in \mathbb{R} \ \forall s \in I, I \subset S \text{ konečná} \right\}, \\ \underline{\text{affinní obal}} \quad & \dots \quad \text{Aff}(S) = \left\{ \sum_{s \in I} \lambda(s)s : \lambda(s) \in \mathbb{R} \ \forall s \in I, \sum_{s \in I} \lambda(s) = 1, I \subset S \text{ konečná} \right\}, \\ \underline{\text{nezáporný obal}} \quad & \dots \quad \text{pos}(S) = \left\{ \sum_{s \in I} \lambda(s)s : \lambda(s) \geq 0 \ \forall s \in I, I \subset S \text{ konečná} \right\}, \\ \underline{\text{konvexní obal}} \quad & \dots \quad \text{conv}(S) = \left\{ \sum_{s \in I} \lambda(s)s : \lambda(s) \geq 0 \ \forall s \in I, \sum_{s \in I} \lambda(s) = 1, I \subset S \text{ konečná} \right\}.\end{aligned}$$

Pro prázdnou množinu definici rozšiřujeme následovně

$$\mathcal{L}(\emptyset) = \text{pos}(\emptyset) = \{\mathbf{0}\}, \text{Aff}(\emptyset) = \text{conv}(\emptyset) = \emptyset.$$

Připomeňme, že  $\mathcal{L}(S)$  je nejmenší podprostor obsahující  $S$  a  $\text{Aff}(S)$  je nejmenší lineál (affinní podprostor) obsahující  $S$ . Význam obalů  $\text{pos}(S)$  a  $\text{conv}(S)$  si vysvětlíme za chvíli.

### 1.2 Definice konvexní množiny a její základní vlastnosti

Začněme definicí pojmu konvexní množiny.

**Definice 1.2** Řekneme, že množina  $A \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní, jestliže pro každé dva body  $x, y \in A$  a  $0 < \lambda < 1$  platí  $\lambda x + (1 - \lambda)y \in A$ .

Poznamenejme, že také prázdná množina vyhovuje definici a je tedy konvexní množinou.

Definice konvexnosti množiny je ekvivalentní s tím, že libovolná konvexní kombinace konečně bodů z množiny  $A$  leží opět v  $A$ .

**Lemma 1.3** Nechť  $A \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní množina. Potom pro každé  $k \in \mathbb{N}$ ,  $a_1, a_2, \dots, a_k \in A$  a  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k \in [0, 1]$ ,  $\sum_{i=1}^k \lambda_i = 1$  je bod  $\sum_{i=1}^k \lambda_i a_i \in A$ .

**Důkaz:** Důkaz provedeme indukcí.

1. Pro  $k = 1$  je tvrzení triviální.
2. Pro  $k = 2$  tvrzení platí, jedná se přímo o definici konvexnosti množiny.
3. Nechť je tvrzení již dokázáno pro  $k \in \mathbb{N}$ .

Vezměme  $a_1, a_2, \dots, a_{k+1} \in A$  a  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_{k+1} \in [0, 1]$ ,  $\sum_{i=1}^{k+1} \lambda_i = 1$ .

- (a) Pokud  $\lambda_{k+1} = 1$ , pak  $\sum_{i=1}^{k+1} \lambda_i a_i = a_{k+1} \in A$ .
- (b) Pokud  $\lambda_{k+1} < 1$ , pak můžeme psát

$$\sum_{i=1}^{k+1} \lambda_i a_i = (1 - \lambda_{k+1}) \sum_{i=1}^k \frac{\lambda_i}{1 - \lambda_{k+1}} a_i + \lambda_{k+1} a_{k+1}.$$

Uvědomme si, že  $\sum_{i=1}^k \frac{\lambda_i}{1 - \lambda_{k+1}} = 1$ .

Proto použitím indukčního předpokladu dostaneme, že  $\sum_{i=1}^k \frac{\lambda_i}{1 - \lambda_{k+1}} a_i \in A$ .

Studovaný bod je tedy konvexní lineární kombinací dvou bodů z množiny  $A$ . Proto přímo z definice konvexnosti množiny plyne, že

$$\sum_{i=1}^{k+1} \lambda_i a_i = (1 - \lambda_{k+1}) \sum_{i=1}^k \frac{\lambda_i}{1 - \lambda_{k+1}} a_i + \lambda_{k+1} a_{k+1} \in A.$$

Ukázali jsme tedy, že tvrzení platí i pro  $k + 1$ .

Platnost tvrzení je tímto dokázána.

Q.E.D.

Povšimněme si základních vlastností konvexních množin. Nejdříve si povšimněme, že aritmetický součet konvexních množin je opět konvexní množina.

**Lemma 1.4** Když  $A, B \subset \mathbb{R}^n$  jsou konvexní množiny a  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ , potom

$$\alpha A + \beta B = \{\alpha a + \beta b : a \in A, b \in B\}$$

je také konvexní množina. Speciálně,  $\alpha A$ ,  $A + B$ ,  $A - B$  (Pozor! Odlišovat od množinového rozdílu  $A \setminus B$ !) jsou konvexní množiny.

**Důkaz:** Ověříme definici konvexní množiny. Vezměme  $x, y \in \alpha A + \beta B$  a  $0 < \lambda < 1$ . Potom  $x = \alpha a_1 + \beta b_1$ ,  $y = \alpha a_2 + \beta b_2$  pro vhodná  $a_1, a_2 \in A$ ,  $b_1, b_2 \in B$ . Proto platí

$$\begin{aligned} \lambda x + (1 - \lambda)y &= \lambda(\alpha a_1 + \beta b_1) + (1 - \lambda)(\alpha a_2 + \beta b_2) \\ &= \alpha(\lambda a_1 + (1 - \lambda)a_2) + \beta(\lambda b_1 + (1 - \lambda)b_2) \in \alpha A + \beta B, \end{aligned}$$

neboť  $\lambda a_1 + (1 - \lambda)a_2 \in A$ ,  $\lambda b_1 + (1 - \lambda)b_2 \in B$ , protože  $A$  i  $B$  jsou konvexní množiny.

Q.E.D.

Uvědomme si ještě, které množinové operace zachovávají konvexitu.

**Lemma 1.5** Nechť  $I \neq \emptyset$  je indexová množina a pro každé  $i \in I$  je dána konvexní množina  $A_i \subset \mathbb{R}^n$ . Potom také  $\bigcap_{i \in I} A_i$  je konvexní množinou.

**Důkaz:** Nechť  $x, y \in \bigcap_{i \in I} A_i$  a  $0 < \lambda < 1$ .

Pak ovšem pro každé  $i \in I$  je  $x, y \in A_i$ .

Z konvexnosti množin  $A_i$  plyne, že  $\lambda x + (1 - \lambda)y \in A_i$  pro každé  $i \in I$ .

Závěrem  $\lambda x + (1 - \lambda)y \in \bigcap_{i \in I} A_i$ .

Q.E.D.

**Lemma 1.6** Když  $A \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní množina, potom také  $\text{clo}(A)$  je konvexní množina.

**Důkaz:** Vezměme  $x, y \in \text{clo}(A)$  a  $0 < \lambda < 1$ .

Pak existují posloupnosti  $x_n, y_n \in A$ ,  $n \in \mathbb{N}$  takové, že  $\lim_{n \rightarrow +\infty} x_n = x$ ,  $\lim_{n \rightarrow +\infty} y_n = y$ .

Množina  $A$  je konvexní, a tak pro každé  $n \in \mathbb{N}$  je  $\lambda x_n + (1 - \lambda)y_n \in A$ .

Limitním přechodem dostaváme

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \lambda x_n + (1 - \lambda)y_n = \lambda x + (1 - \lambda)y \in \text{clo}(A).$$

Ověřili jsme, že  $\text{clo}(A)$  je konvexní množina.

Q.E.D.

**Lemma 1.7** Když  $A \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní množina, potom také  $\text{int}(A)$  je konvexní množina.

**Důkaz:** Vezměme  $x, y \in \text{int}(A)$  a  $0 < \lambda < 1$ .

Pak existuje  $\varepsilon > 0$  takové, že  $\mathcal{U}_\varepsilon(x) \subset A$  i  $\mathcal{U}_\varepsilon(y) \subset A$ .

Množina  $A$  je konvexní, proto platí

$$\lambda \mathcal{U}_\varepsilon(x) + (1 - \lambda) \mathcal{U}_\varepsilon(y) = \mathcal{U}_\varepsilon(\lambda x + (1 - \lambda)y) \subset A.$$

Tudíž jsme zjistili, že  $\lambda x + (1 - \lambda)y \in \text{int}(A)$ .

Tím jsme ověřili, že  $\text{int}(A)$  je konvexní množina.

Q.E.D.

Uvědomme si, že sjednocení množin, množinový rozdíl, doplněk množin nebo hranice množiny konvexitu nezachovávají. Čtenář jistě sám nalezne řadu jednoduchých příkladů.

Ještě si uvedeme definici dimenze a relativního vnitřku konvexní množiny.

**Definice 1.8** Dimenzi neprázdné konvexní množiny  $A \subset \mathbb{R}^n$  rozumíme dimenzi nejmenšího lineálu (affinského podprostoru), který obsahuje množinu  $A$ , tj. dimenzi  $\text{Aff}(A)$ .

Pro prázdnou množinu dimenzi nezavádíme.

**Definice 1.9** *Relativním vnitřkem* neprázdné konvexní množiny  $A \subset \mathbb{R}^n$  rozumíme vnitřek této množiny vzhledem k nejmenšímu lineálu (affinnímu podprostoru), který obsahuje množinu  $A$ , tj. vzhledem k  $\text{Aff}(A)$ . Relativní vnitřek označujeme  $\text{rint}(A)$ .

Pro prázdnou množinu klademe  $\text{rint}(\emptyset) = \emptyset$ .

Uvedené definice jsou vhodné pouze pro konvexní množiny. Pro obecné množiny jsou pojmy dimenze a relativního vnitřku také uvažovány. Je však třeba definice formulovat opatrněji, podstatně složitějším způsobem.

**Lemma 1.10** *Když  $A \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní množina, potom také  $\text{rint}(A)$  je konvexní množina.*

**Důkaz:** Relativní vnitřek množiny  $A$  je jejím vnitřkem vzhledem k lineálu  $\text{Aff}(A)$ . Je tedy konvexní množinou podle lemmatu 1.7.

Q.E.D.

**Lemma 1.11** *Když  $A \subset \mathbb{R}^n$  je neprázdná konvexní množina, potom také  $\text{rint}(A)$  je neprázdná konvexní množina.*

**Důkaz:** Podle lemmatu 1.10 již víme, že  $\text{rint}(A)$  je konvexní množina. Musíme ukázat pouze jeho neprázdnost. Rozlišíme tři případy.

- 1) Množina je jednobodová, označme  $A = \{a\}$ . Pak také  $\text{rint}(A) = \{a\}$ .
- 2) Množina  $A$  má dimenzi  $n$ , tj.  $\text{Aff}(A) = \mathbb{R}^n$ .

Pak existují body  $a_0, a_1, \dots, a_n \in A$  tak, že  $\text{Aff}(a_0, a_1, \dots, a_n) = \mathbb{R}^n$ .

Množina  $A$  je konvexní a tak  $\text{conv}(a_0, a_1, \dots, a_n) \subset A$ . Potom však

$$\text{int}(A) \supset \text{int}(\text{conv}(a_0, a_1, \dots, a_n)) = \left\{ \sum_{i=0}^n \lambda_i a_i : \lambda_i > 0 \quad \forall i = 0, 1, \dots, n, \quad \sum_{i=0}^n \lambda_i = 1 \right\} \neq \emptyset.$$

- 3) Množina  $A$  obsahuje alespoň dva body, ale její dimenze  $m$  je menší nežli  $n$ .

Lineál  $\text{Aff}(A)$  je posunutým podprostorem prostoru  $\mathbb{R}^n$ , který je izomorfní s prostorem  $\mathbb{R}^m$ .

Proto můžeme problém uvažovat pouze v rámci (v souřadném systému) lineálu  $\text{Aff}(A)$ .

Změnou souřadnic dostáváme  $A \subset \mathbb{R}^m$  a  $\text{Aff}(A) = \mathbb{R}^m$ . Tuto situaci jsme již vyřešili v předchozím případě.

Q.E.D.

**Lemma 1.12** *Když  $A \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní,  $a \in \text{int}(A)$  a  $x \in \partial(A)$ , potom existuje  $\rho > 0$  takové, že*

$$\{\lambda a + (1 - \lambda)x + \lambda u : 0 < \lambda \leq 1, , u \in \mathcal{U}_\rho(\mathbf{0})\} \subset \text{int}(A).$$

**Důkaz:** Předpokládáme  $a \in \text{int}(A)$  a  $x \in \partial(A)$ , potom existuje  $\rho > 0$  a posloupnost  $v_i \in A$ ,  $i \in \mathbb{N}$  takové, že  $\mathcal{U}_\rho(a) \subset \text{int}(A)$  a  $v_i \rightarrow x$  když  $i \rightarrow +\infty$ .

Pak pro každé  $i \in \mathbb{N}$  máme

$$\{\lambda a + (1 - \lambda)v_i + \lambda u : 0 < \lambda \leq 1, , u \in \mathcal{U}_\rho(\mathbf{0})\} \subset \text{int}(A).$$

Odtud

$$\begin{aligned}\text{int}(A) &\supset \bigcup_{i=1}^{+\infty} \{\lambda a + (1-\lambda)v_i + \lambda u : 0 < \lambda \leq 1, , u \in \mathcal{U}_\rho(\mathbf{0})\} \\ &\supset \{\lambda a + (1-\lambda)x + \lambda u : 0 < \lambda \leq 1, , u \in \mathcal{U}_\rho(\mathbf{0})\}.\end{aligned}$$

Q.E.D.

Speciálním důsledkem tohoto lemmatu je následující pozorování.

**Lemma 1.13** *Když  $A \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní množina,  $a \in \text{int}(A)$  a  $s \in \mathbb{R}^n$ , potom existují pouze dvě možnosti. Bud'*

$$\{a + ts : t \geq 0\} \subset \text{int}(A)$$

nebo existuje  $t_0 > 0$  takové, že

$$\{a + ts : 0 \leq t < t_0\} \subset \text{int}(A), a + t_0 s \in \partial(A), \{a + ts : t \geq t_0\} \subset \mathbb{R}^n \setminus \text{clo}(A).$$

**Důkaz:** Nechť existuje  $t_0 > 0$  takové, že  $a + t_0 s \in \partial(A)$ . Pak podle lemmatu 1.12

$$\{a + ts : 0 \leq t < t_0\} \subset \text{int}(A).$$

Kdyby existovalo  $t_1 > t_0$  takové, že  $a + t_1 s \in A$ , pak podle lemmatu 1.12

$$\{a + ts : 0 \leq t < t_1\} \subset \text{int}(A).$$

Speciálně by muselo být  $a + t_0 s \in \text{int}(A)$ , což by byl spor.

Lemma je tím dokázáno.

Q.E.D.

**Lemma 1.14** *Když  $A \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní množina, potom platí*

$$\text{clo}(\text{rint}(A)) = \text{clo}(A).$$

**Důkaz:** Rozlišme čtyři případy.

1. Když  $A = \emptyset$ , pak

$$\text{clo}(\text{rint}(A)) = \text{clo}(A) = \emptyset.$$

2. Když je množina jednobodová, řekněme  $A = \{a\}$ , pak

$$\text{clo}(\text{rint}(A)) = \text{clo}(A) = \{a\}.$$

3. Nechť  $\text{int}(A) \neq \emptyset$  a  $A$  obsahuje alespoň dva body.

To znamená, že  $\text{rint}(A) = \text{int}(A)$ .

Vezměme tedy  $\tilde{a} \in \text{int}(A)$ . K němu existuje  $\delta > 0$  tak, že  $\mathcal{U}_\delta(\tilde{a}) \subset A$ .

Pro každou množinu je  $\text{clo}(\text{int}(A)) \subset \text{clo}(A)$ , stačí ukázat opačnou inkluzi.

Vezměme  $x \in \text{clo}(A)$ .

Podle lemmatu 1.13, pro každé  $0 < \lambda < 1$  je  $\lambda \tilde{a} + (1-\lambda)x \in \text{int}(A)$ .

To ale znamená, že  $x \in \text{clo}(\text{int}(A))$ .

Jinak řečeno, ukázali jsme požadovanou inkluzi  $\text{clo}(\text{int}(A)) \supset \text{clo}(A)$ .

4. Nechť  $\text{int}(A) = \emptyset$  a  $A$  obsahuje alespoň dva body.

V tomto případě stačí uvažovat úlohu vzhledem k lineálu nejmenší dimenze, který obsahuje  $A$ .

Vzhledem k tomuto lineálu již platí  $\text{int}(A) \neq \emptyset$ .

Tím jsme úlohu převedli na předchozí případ.

Prošli jsme všechny možné případy a tak je tvrzení dokázáno.

Q.E.D.

**Lemma 1.15** *Když  $A \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní množina, potom platí*

$$\text{rint}(\text{clo}(A)) = \text{rint}(A).$$

**Důkaz:** Rozlišme čtyři případy.

1. Když  $A = \emptyset$ , pak

$$\text{rint}(\text{clo}(A)) = \text{rint}(A) = \emptyset.$$

2. Když je množina jednobodová, řekněme  $A = \{a\}$ , pak

$$\text{rint}(\text{clo}(A)) = \text{rint}(A) = \{a\}.$$

3. Nechť  $\text{int}(A) \neq \emptyset$  a  $A$  obsahuje alespoň dva body.

To znamená, že  $\text{rint}(A) = \text{int}(A)$ .

Zřejmě platí  $\text{int}(\text{clo}(A)) \supset \text{int}(A)$ . Musíme ukázat pouze opačnou inkluzi.

Vezměme  $y \in \text{int}(\text{clo}(A))$  a  $a \in \text{int}(A)$ .

Pak podle lemmatu 1.13 je bud'

$$\{a + t(y - a) : t \geq 0\} \subset \text{int}(A)$$

nebo existuje  $t_0 > 1$  takové, že

$$\{a + t(y - a) : 0 \leq t < t_0\} \subset \text{int}(A).$$

Oba případy však znamenají, že  $y \in \text{int}(A)$ .

Jinak řečeno, ukázali jsme požadovanou inkluzi  $\text{int}(\text{clo}(A)) \subset \text{int}(A)$ .

4. Nechť  $\text{int}(A) = \emptyset$  a  $A$  obsahuje alespoň dva body.

V tomto případě stačí uvažovat úlohu vzhledem k lineálu nejmenší dimenze, který obsahuje  $A$ .

Vzhledem k tomuto lineálu již platí  $\text{int}(A) \neq \emptyset$ .

Tím jsme úlohu převedli na předchozí případ.

Prošli jsme všechny možné případy a tak je tvrzení dokázáno.

Q.E.D.

Nyní si ukážeme význam pojmu konvexní obal množiny.

**Věta 1.16:** Když  $S \subset \mathbb{R}^n$ , pak  $\text{conv}(S)$  je roven nejmenší konvexní množině obsahující  $S$ .

**Důkaz:**

1) Zřejmě  $S \subset \text{conv}(S)$ . Pro  $s \in S$  stačí v definici položit  $I = \{s\}$ .

2) Ukážeme, že množina  $\text{conv}(S)$  je konvexní.

Vezměme dva body  $x, y \in \text{conv}(S)$ ,  $x = \sum_{i=1}^k \lambda_i s^i$ ,  $y = \sum_{j=1}^r \varphi_j z^j$  a  $\alpha \in [0, 1]$ , pak

$$\begin{aligned} \alpha x + (1 - \alpha)y &= \sum_{i=1}^k \alpha \lambda_i s^i + \sum_{j=1}^r (1 - \alpha) \varphi_j z^j = \sum_{m=1}^{k+r} \rho_m v^m \in \text{conv}(S), \\ \text{neboť } v^1, \dots, v^{k+r} &\in S, \quad \rho_1 \geq 0, \dots, \rho_{k+r} \geq 0, \quad \sum_{i=1}^{k+r} \rho_i = 1, \end{aligned}$$

kde  $\rho_1 := \alpha \lambda_1, \dots, \rho_k := \alpha \lambda_k, \rho_{k+1} := (1 - \alpha) \varphi_1, \dots, \rho_{k+r} := (1 - \alpha) \varphi_r$ ,  
 $v^1 := \hat{s}_1, \dots, v^k := \hat{s}_k, v^{k+1} := z^1, \dots, v^{k+r} := z^r$ .

3) Když  $B \supset S$  je konvexní, pak  $B \supset \text{conv}(S) \supset S$  podle lemmatu 1.3.

Tudíž  $\text{conv}(S)$  je roven nejmenší konvexní množině obsahující  $S$ .

Q.E.D.

Jelikož se pohybujeme v konečné dimenzi  $n$ , stačí ke konstrukci konvexního obalu uvažovat pouze konvexní lineární kombinace  $n + 1$  bodů z dané množiny.

**Věta 1.17 (Caratheodory):** Pro  $S \subset \mathbb{R}^n$  platí

$$\text{conv}(S) = \left\{ \sum_{s \in I} \lambda(s)s : \lambda(s) \geq 0 \ \forall s \in I, \sum_{s \in I} \lambda(s) = 1, I \subset S, \text{card}(I) \leq n + 1 \right\}.$$

**Důkaz:** Nechť  $x \in \text{conv}(S)$ .

Pak podle definice 1.1 existují  $N \in \mathbb{N}$ ,  $s^1, s^2, \dots, s^N \in S$  a  $\lambda_1 \geq 0, \lambda_2 \geq 0, \dots, \lambda_N \geq 0$ ,  $\sum_{i=1}^N \lambda_i = 1$  takové, že  $x = \sum_{i=1}^N \lambda_i s^i$ .

1. Když  $N \leq n + 1$ , pak je již bod  $x$  vyjádřen patřičným způsobem.

2. Nechť  $N > n + 1$ .

Pak existují  $\nu_1, \nu_2, \dots, \nu_N \in \mathbb{R}$  takové, že alespoň jedno z nich je nenulové a

$$\sum_{i=1}^N \nu_i = 0, \quad \sum_{i=1}^N \nu_i s^i = 0.$$

Potom však nutně existuje  $j \in \{1, 2, \dots, N\}$  tak, že  $\nu_j < 0$ .

Tudíž pro vektory  $\lambda = (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_N)^\top$ ,  $\nu = (\nu_1, \nu_2, \dots, \nu_N)^\top$  platí

$$0 \leq \Delta = \max \{t \geq 0 : \lambda + t\nu \geq 0\} < +\infty.$$

Označme  $\mu = \lambda + \Delta\nu$ . Pak

$$\mu \geq 0, \quad \sum_{i=1}^N \mu_i = 1, \quad \sum_{i=1}^N \mu_i s^i = x.$$

Alespoň jeden z těchto koeficientů je však nulový a tak jsme bod  $x$  vyjádřili pomocí  $N - 1$  bodů z  $S$ . Takto postupně redukujeme body z  $S$ , z nichž je nakombinován bod  $x$ , dokud není těchto bodů nejvýše  $n + 1$ .

Tím je tvrzení věty dokázáno.

Q.E.D.

### 1.3 Konvexní polyedrické množiny

**Definice 1.18** Množina  $A \subset \mathbb{R}^n$  se nazývá

- i) konvexní polyedrická množina, existuje-li konečný počet uzavřených poloprostorů  $H_1, H_2, \dots, H_k$  tak, že  $A = \bigcap_{i=1}^k H_i$ .
- ii) konvexní polyedr, existuje-li konečná množina  $S \subset \mathbb{R}^n$  taková, že  $A = \text{conv}(S)$ .

Připomeňme, že každý uzavřený poloprostor je tvaru  $\{x \in \mathbb{R}^n : \gamma^\top x \geq b\}$ , kde  $\gamma \in \mathbb{R}^n$ ,  $\gamma \neq \mathbf{0}$ ,  $b \in \mathbb{R}$ .

**Lemma 1.19** Konvexní polyedrická množina je uzavřená množina.

**Důkaz:** Konvexní polyedrická množina je průnikem uzavřených množin a tak je nutně také uzavřená.

Q.E.D.

**Lemma 1.20** Konvexní polyedr je kompaktní množina.

**Důkaz:** Uvažujme konvexní polyedr  $P = \text{conv}(S)$ , kde  $S \subset \mathbb{R}^n$  je konečná množina.

Nechť  $x_j \in P$ ,  $j \in \mathbb{N}$ .

Podle věty 1.16 víme, že tyto body lze reprezentovat jako konvexní lineární kombinace  $x_j = \sum_{s \in S} \lambda_j(s)s$ .

Množina  $S$  je konečná, pro každé  $s \in S$ ,  $j \in \mathbb{N}$  jsou  $0 \leq \lambda_j(s) \leq 1$  a  $\sum_{s \in S} \lambda_j(s) = 1$ .

Dokážeme proto vybrat podposloupnost  $j_m$ ,  $m \in \mathbb{N}$  takovou, že

pro každé  $s \in S$  máme při  $m \rightarrow +\infty$  konvergenci  $\lambda_{j_m}(s) \rightarrow \lambda(s) \in [0, 1]$ .

Potom platí

$$\begin{aligned} \sum_{s \in S} \lambda(s) &= \sum_{s \in S} \lim_{m \rightarrow +\infty} \lambda_{j_m}(s) = \lim_{m \rightarrow +\infty} \sum_{s \in S} \lambda_{j_m}(s) = 1, \\ \lim_{m \rightarrow +\infty} x_{j_m} &= \sum_{s \in S} \lim_{m \rightarrow +\infty} \lambda_{j_m}(s)s = \sum_{s \in S} \lambda(s)s \in P. \end{aligned}$$

Tím jsme ukázali, že konvexní polyedr je kompaktní množina.

Q.E.D.

## 1.4 Konvexní kužely

**Definice 1.21** Množina  $A \subset \mathbb{R}^n$  se nazývá

- i) kužel ( $s$  vrcholem v počátku), jestliže  $\mathbf{0} \in A$  a pro každý bod  $s \in A$  a  $\alpha > 0$  je  $\alpha s \in A$ .
- ii) kužel s vrcholem v bodě  $p$ , kde  $p \in \mathbb{R}^n$ , když  $A - p$  je kužel.
- iii) konvexní kužel, když je kužel a zároveň také konvexní množina.
- iv) konvexní polyedrický kužel, existuje-li konečná množina  $S \subset \mathbb{R}^n$  taková, že  $A = \text{pos}(S)$ .

Poznamenejme, že nejmenším kuželem a zároveň také nejmenším konvexním kuželem i nejmenším konvexním polyedrickým kuželem je kužel  $\text{pos}(\emptyset) = \{\mathbf{0}\}$ .

**Lemma 1.22** Nechť  $A \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní kužel. Potom pro každé  $k \in \mathbb{N}_0$ ,  $a_1, a_2, \dots, a_k \in A$  a  $\lambda_1 \geq 0, \lambda_2 \geq 0, \dots, \lambda_k \geq 0$  je bod  $\sum_{i=1}^k \lambda_i a_i \in A$ .

**Důkaz:**

1. Když  $k = 0$ , pak  $\sum_{i=1}^k \lambda_i a_i = \sum_{i=1}^0 \lambda_i a_i = \mathbf{0} \in A$ .
2. Když  $\alpha = \sum_{i=1}^k \lambda_i = 0$ , pak  $\lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_k = 0$  a  $\sum_{i=1}^k \lambda_i a_i = \mathbf{0} \in A$ .
3. Když  $\alpha = \sum_{i=1}^k \lambda_i > 0$ , pak  $\sum_{i=1}^k \frac{\lambda_i}{\alpha} = 1$  a  $\frac{\lambda_1}{\alpha} \geq 0, \frac{\lambda_2}{\alpha} \geq 0, \dots, \frac{\lambda_k}{\alpha} \geq 0$ .  
Pak z konvexnosti  $A$  plyne, že  $\sum_{i=1}^k \frac{\lambda_i}{\alpha} a_i \in A$ ,  
Množina  $A$  je také kužel, a tak  $\sum_{i=1}^k \lambda_i a_i = \alpha \sum_{i=1}^k \frac{\lambda_i}{\alpha} a_i \in A$ .

Q.E.D.

Význam nezáporného lineárního obalu množiny je v tom, že generuje nejmenší konvexní kužel, který danou množinu obsahuje.

**Věta 1.23:** Nechť  $S \subset \mathbb{R}^n$ , pak  $\text{pos}(S)$  je nejmenší konvexní kužel, který obsahuje množinu  $S$ .

**Důkaz:**

- 1) Množina  $\text{pos}(S)$  je evidentně kužel.
- 2) Množina  $\text{pos}(S)$  je konvexní, neboť vezmemme-li dva body  $x, y \in \text{pos}(S)$ ,  
 $x = \sum_{i=1}^k \lambda_i s^i$ ,  $y = \sum_{j=1}^r \varphi_j z^j$  a  $\alpha \in [0, 1]$ , pak

$$\alpha x + (1 - \alpha)y = \sum_{i=1}^k \alpha \lambda_i s^i + \sum_{j=1}^r (1 - \alpha) \varphi_j z^j = \sum_{m=1}^{k+r} \rho_m v^m \in \text{pos}(S),$$

neboť  $v^1, \dots, v^{k+r} \in S$ ,  $\rho_1 \geq 0, \dots, \rho_{k+r} \geq 0$ ,

kde

$$\begin{aligned} \rho_1 &:= \alpha \lambda_1, \dots, \rho_k := \alpha \lambda_k, \quad \rho_{k+1} := (1 - \alpha) \varphi_1, \dots, \rho_{k+r} := (1 - \alpha) \varphi_r, \\ v^1 &:= s_1, \dots, v^k := s_k, \quad v^{k+1} := z^1, \dots, v^{k+r} := z^r. \end{aligned}$$

- 3) Když  $B \supset S$  je konvexní kužel, pak  $B \supset \text{pos}(S) \supset S$  podle lemmatu 1.22.

Tudíž  $\text{pos}(S)$  je konvexním kuželem generovaným množinou  $S$ .

Q.E.D.

Proto často o  $\text{pos}(S)$  hovoříme, jako o konvexním kuželi generovaným množinou  $S$ .

Konvexní polyedrický kužel je uzavřená množina. Důkaz však již není tak přímočarý jako u lemmatu 1.19. Uzavřenosť umíme ukázat přímo pro konvexní polyedrický kužel, který neobsahuje žádnou přímku. To je ale právě ten případ, který budeme dále potřebovat.

**Lemma 1.24** *Konvexní polyedrický kužel, který neobsahuje žádnou přímku, je uzavřená množina.*

**Důkaz:** Uvažujme konvexní polyedrický kužel  $P = \text{pos}(S)$ , kde  $S \subset \mathbb{R}^n$  je konečná množina. Bez újmy na obecnosti můžeme předpokládat, že  $\mathbf{0} \notin S$ .

Nechť  $x_j \in P$ ,  $j \in \mathbb{N}$  takové, že  $x_j \rightarrow x \in \mathbb{R}^n$  když  $j \rightarrow +\infty$ .

Podle věty 1.23 víme, že tyto body lze reprezentovat jako nezáporné lineární kombinace  $x_j = \sum_{s \in S} \lambda_j(s)s$ . Označme  $M_j = \max_{s \in S} \lambda_j(s)$  a  $M = \sup_{j \in \mathbb{N}} M_j$ .

- Ukážeme sporem, že  $M < +\infty$ .

Předpokládejme, že  $M = +\infty$  a pro  $s \in S$ ,  $j \in \mathbb{N}$  označme  $\varphi_j(s) = \frac{\lambda_j(s)}{M_j}$ .

Množina  $S$  je konečná a pro každé  $s \in S$ ,  $j \in \mathbb{N}$  jsou  $0 \leq \varphi_j(s) \leq 1$  a vždy existuje bod tak, že je pro něj váha rovna jedné.

Dokážeme proto vybrat podposloupnost  $j_m$ ,  $m \in \mathbb{N}$  takovou, že

pro každé  $s \in S$  máme při  $m \rightarrow +\infty$  konvergenci  $\varphi_{j_m}(s) \rightarrow \varphi(s) \in [0, 1]$   
a existuje bod  $\hat{s} \in S$  takový, že  $\varphi(\hat{s}) = 1$ .

Potom platí

$$\mathbf{0} = \lim_{m \rightarrow +\infty} \frac{1}{M_{j_m}} x_{j_m} = \sum_{s \in S} \lim_{m \rightarrow +\infty} \varphi_{j_m}(s) s = \sum_{s \in S} \varphi(s) s.$$

Potom také

$$\sum_{s \in S \setminus \{\hat{s}\}} \varphi(s) s = -\hat{s}.$$

To ale znamená, že  $\hat{s}, -\hat{s} \in P$ . Potom  $P$  obsahuje celou přímku určenou směrem  $\hat{s}$ , neboť  $P$  je kužel. To je ale spor s našimi předpoklady.

Přesvědčili jsme se, že  $M < +\infty$ . Množina  $S$  je konečná a pro každé  $s \in S$ ,  $j \in \mathbb{N}$  jsou  $0 \leq \lambda_j(s) \leq M$ . Dokážeme proto vybrat podposloupnost  $j_m$ ,  $m \in \mathbb{N}$  takovou, že

pro každé  $s \in S$  máme při  $m \rightarrow +\infty$  konvergenci  $\lambda_{j_m}(s) \rightarrow \lambda(s) \in [0, M]$ .

Potom platí

$$\lim_{m \rightarrow +\infty} x_{j_m} = \sum_{s \in S} \lim_{m \rightarrow +\infty} \lambda_{j_m}(s) s = \sum_{s \in S} \lambda(s) s \in P.$$

Tím jsme ukázali, že konvexní polyedrický kužel, který neobsahuje žádnou přímku, je uzavřená množina.

Q.E.D.

**Lemma 1.25** Konvexní polyedrický kužel je uzavřená množina.

**Důkaz:** Konvexní polyedrický kužel je direktním součtem podprostoru a konvexního polyedrického kuželev, který neobsahuje žádnou přímku. Podle lemmatu 1.24 jde proto o uzavřenou množinu.

Q.E.D.

## 1.5 Směry konvexní množiny

Pro teorii optimalizace jsou důležité směry v nichž je konvexní množina neomezená.

**Definice 1.26** Když  $A \subset \mathbb{R}^n$  je neprázdná množina, pak řekneme, že  $s \in \mathbb{R}^n$  je směrem  $A$ , jestliže existuje bod  $a \in A$  takový, že pro každé  $\alpha > 0$  je  $a + \alpha s \in A$ .

Množinu všech směrů množiny  $A$  budeme označovat  $\text{direct}(A)$ .

Pro prázdnou množinu klademe  $\text{direct}(\emptyset) = \{0\}$ .

Směry množiny mají následující vlastnosti.

**Lemma 1.27** Když  $A \subset \mathbb{R}^n$ , pak  $\text{direct}(A)$  je kužel.

**Důkaz:** Když  $s$  je směr  $A$ , pak každý jeho kladný násobek je opět směrem  $A$ .

Q.E.D.

**Lemma 1.28** Když  $A \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní množina, pak  $\text{direct}(A)$  je konvexní kužel.

**Důkaz:** Víme již, že  $\text{direct}(A)$  je kužel, stačí tedy ukázat jeho konvexitu.

Nechť  $s, v \in \text{direct}(A)$  a  $0 < \lambda < 1$ .

Pak existují  $x, y \in A$  takové, že pro každé  $\alpha > 0$  je  $x + \alpha s, y + \alpha v \in A$ .

Z konvexitu  $A$  však plyne, že pro každé  $\alpha > 0$  je také  $\lambda x + (1 - \lambda)y + \alpha(\lambda s + (1 - \lambda)v) \in A$ .

Tudíž  $\lambda s + (1 - \lambda)v \in \text{direct}(A)$ .

Tím jsme ověřili, že  $\text{direct}(A)$  je konvexní kužel.

Q.E.D.

**Lemma 1.29** Když  $A \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní množina,  $s \in \text{direct}(A)$  a  $a \in \text{rint}(A)$ , pak pro každé  $\alpha > 0$  je  $a + \alpha s \in A$ .

**Důkaz:** Vektor  $s$  je směr množiny  $A$  a tak existuje  $x \in A$  takové, že pro každé  $\alpha > 0$  je  $x + \alpha s \in A$ .

Bod  $a$  je bodem relativního vnitřku množiny  $A$ . Existují proto  $z \in A$  a  $0 < \lambda < 1$  takové, že

$a = \lambda z + (1 - \lambda)x$ .

Jelikož  $s$  je směr množiny  $A$  a  $A$  je konvexní množina, proto pro každé  $\alpha > 0$  je

$$a + \alpha s = \lambda z + (1 - \lambda) \left( x + \frac{\alpha}{1 - \lambda} s \right) \in A.$$

Q.E.D.

**Lemma 1.30** Když  $A \subset \mathbb{R}^n$  je uzavřená konvexní množina,  $s \in \text{direct}(A)$  a  $a \in A$ , pak pro každé  $\alpha > 0$  je  $a + \alpha s \in A$ .

**Důkaz:** Vektor  $s$  je směr množiny  $A$  a tak existuje  $x \in A$  takové, že pro každé  $\alpha > 0$  je  $x + \alpha s \in A$ . Z konvexnosti množiny  $A$  je pro každé  $0 < \lambda < 1$  a pro každé  $\alpha > 0$

$$\lambda a + (1 - \lambda)x + \alpha s = \lambda a + (1 - \lambda) \left( x + \frac{\alpha}{1 - \lambda} s \right) \in A.$$

Limitním přechodem při  $\lambda \rightarrow 1-$  s využitím uzavřenosti množiny  $A$  dostáváme kýženou vlastnost.

Q.E.D.

**Lemma 1.31** Když  $A \subset \mathbb{R}^n$  je uzavřená konvexní množina, pak  $\text{direct}(A)$  je uzavřený konvexní kužel.

**Důkaz:** Pro prázdnou množinu tvrzení platí.

Uvažujme neprázdnou množinu. Podle lemmatu 1.28 již víme, že  $\text{direct}(A)$  je konvexní kužel. Je třeba ukázat jeho uzavřenosť.

Nechť  $s_k \in \text{direct}(A)$ ,  $k \in \mathbb{N}$  a  $\lim_{k \rightarrow +\infty} s_k = s \in \mathbb{R}^n$ .

Vezměme (libovolný) bod  $a \in A$ . Podle lemmatu 1.30 pro každé  $t > 0$  a  $k \in \mathbb{N}$  platí  $a + ts_k \in A$ .

Množina  $A$  je uzavřená a tak limitním přechodem dostaneme  $a + ts \in A$  pro každé  $t > 0$ .

Tudíž  $s \in \text{direct}(A)$ .

Tím jsme ověřili, že  $\text{direct}(A)$  je uzavřený konvexní kužel.

Q.E.D.

Uzavřená konvexní množina má užitečnou reprezentaci.

**Věta 1.32:** Když  $A \subset \mathbb{R}^n$  je uzavřená konvexní množina, pak ji lze rozložit na součet množin

$$A = \mathcal{L}(A) + \mathcal{K}(A) + \mathbf{btt}(A), \quad (1.1)$$

$$A = \mathcal{L}(A) + \mathcal{K}(A) + \text{conv}(\mathbf{btt}(A)), \quad (1.2)$$

kde

$$\begin{aligned} \mathcal{L}(A) &= \text{direct}(A) \cap -\text{direct}(A) \quad \text{je podprostor } \mathbb{R}^n, \\ \mathcal{L}(A)^\perp &\quad \text{je podprostor } \mathbb{R}^n \text{ kolmý na } \mathcal{L}(A) \text{ a } \mathbb{R}^n = \mathcal{L}(A) \oplus \mathcal{L}(A)^\perp, \\ D &= A \cap \mathcal{L}(A)^\perp \quad \text{je projekce } A \text{ na } \mathcal{L}(A)^\perp, \\ \mathcal{K}(A) &= \text{direct}(D) = \text{direct}(A) \cap \mathcal{L}(A)^\perp \quad \text{je projekce } A \text{ na } \mathcal{L}(A)^\perp, \\ \mathbf{btt}(A) &= \{x \in D : \forall s \in \mathcal{K}(A), s \neq 0 \text{ je } x - s \notin D\}. \end{aligned}$$

**Důkaz:** Množina má direktní rozklad

$$A = \mathcal{L}(A) \oplus D.$$

$\mathcal{L}(A)$  je podprostor a  $D$  je uzavřená konvexní množina, která neobsahuje žádnou přímku. Ke každému bodu  $d \in D$  přiřadíme

$$\begin{aligned} \mathcal{M}(d) &= \{s : d - s \in D, s \in \mathcal{K}(A)\}, \\ \mathbf{m}(d) &= \sup \{\|s\| : d - s \in D, s \in \mathcal{K}(A)\}. \end{aligned}$$

Zvolme nějaký bod  $d \in D$  a povšimněme si, že:

1. Předpokládejme, že  $\mathbf{m}(d) = +\infty$ .

Pak existuje posloupnost  $s_k \in \text{direct}(D)$ ,  $k \in \mathbb{N}$  taková, že  $\lim_{k \rightarrow +\infty} \|s_k\| = +\infty$ .

Z kompaktnosti jednotkové sféry v  $\mathbb{R}^n$  existuje  $s \in \mathbb{R}^n$ , které je hromadným bodem posloupnosti  $\frac{s_k}{\|s_k\|}$ ,  $k \in \mathbb{N}$ . Množina  $\text{direct}(D)$  je uzavřená a tak  $s \in \text{direct}(D)$ .

Potom pro každé  $t > 0$  a  $k \in \mathbb{N}$  takové, že  $t \leq \|s_k\|$ , platí  $d - t \frac{s_k}{\|s_k\|} \in D$ .

Norma uvažovaných směrů konverguje do nekonečna. Proto limitním přechodem zjistíme, že pro každé  $t > 0$  platí  $d - ts \in D$ .

To znamená, že  $-s \in \text{direct}(D)$ .

Zjistili jsme, že by  $D$  obsahovalo přímku ve směru  $s$ , což je spor, neboť víme, že  $D$  žádnou přímku neobsahuje.

Ukázali jsme, že  $\mathbf{m}(d) < +\infty$  a  $\mathbf{M}(d)$  je kompakt.

2. Předpokládejme existenci  $\Delta > 0$  takového, že  $\mathbf{m}(d - s) > \Delta > 0$  pro všechna  $s \in \mathbf{M}(d)$ .

Pak existuje posloupnost  $s_k \in \text{direct}(D)$ ,  $k \in \mathbb{N}$  taková, že  $\|s_k\| > \Delta$ ,  $s_k \in \mathbf{M}\left(d - \sum_{i=1}^{k-1} s_i\right)$ .

Posloupnost  $\sum_{i=1}^k s_i$ ,  $k \in \mathbb{N}$  nemůže být konvergentní, ale víme, že její členy jsou z kompaktu  $\mathbf{M}(d)$ .

Pak musí mít tato posloupnost alespoň dva různé hromadné body, označme je  $\hat{s}, \hat{v}$ .

Uvědomme si, že pro každé  $k, l \in \mathbb{N}$ ,  $k \leq l$  platí

$$\sum_{i=k}^l s_i \in \mathbf{M}\left(d - \sum_{i=1}^{k-1} s_i\right) \subset \text{direct}(D).$$

Pak pro každé  $k, l \in \mathbb{N}$ ,  $k \leq l$  platí

$$\sum_{i=1}^l s_i - \sum_{i=1}^{k-1} s_i \in \text{direct}(D).$$

Budeme zvyšovat  $k$  a  $l$  tak, aby se první suma přibližovala k  $\hat{s}$  a druhá k  $\hat{v}$ . Z uzavřenosti množiny směrů dostáváme  $\hat{s} - \hat{v} \in \text{direct}(D)$ . Obdobně můžeme zajistit, aby se první suma přibližovala k  $\hat{v}$  a druhá k  $\hat{s}$ , a dostat tak  $\hat{v} - \hat{s} \in \text{direct}(D)$ .

Zjistili jsme, že by  $D$  obsahovalo přímku ve směru  $\hat{s} - \hat{v} \neq 0$ , což je spor, neboť víme, že  $D$  žádnou přímku neobsahuje.

Ukázali jsme, že  $\inf \{\mathbf{m}(d - s) : s \in \mathbf{M}(d)\} = 0$ .

3. Zbývá vyšetřit situaci  $\inf \{\mathbf{m}(d - s) : s \in \mathbf{M}(d)\} = 0$ .

Pak existuje posloupnost  $s_k \in \mathbf{M}(d)$ ,  $k \in \mathbb{N}$  taková, že  $\lim_{k \rightarrow +\infty} \mathbf{m}(d - s_k) = 0$ .

$\mathbf{M}(d)$  je kompakt a tak tato posloupnost musí mít hromadný bod, označme jej  $\hat{s} \in \mathbf{M}(d)$ .

Vezměme  $\varepsilon > 0$ . Pak pro  $\phi \in \text{direct}(D)$ ,  $\|\phi\| = \varepsilon$  je  $d - s_k - \phi \notin D$  pro velká  $k \in \mathbb{N}$ .

Vhodným zvyšováním  $k$  v limitě získáme  $d - \hat{s} - \phi \notin \text{int}(D)$ .

To znamená  $\mathbf{m}(d - \hat{s}) \leq \varepsilon$  pro každé  $\varepsilon > 0$ .

Zjistili jsme, že  $\mathbf{m}(d - \hat{s}) = 0$ . To znamená, že  $d - \hat{s} \in \text{btt}(A)$ .

Podařilo se nám bod vyjádřit jako  $d = \hat{d} + \psi$ , kde  $\hat{d} \in \text{btt}(A)$  a  $\psi \in \text{direct}(D) = \mathbf{K}(A)$ . Tím je důkaz rozkladu hotov (1.1). Rozklad (1.2) je jeho důsledkem, neboť množina  $A$  je konvexní.

Q.E.D.

## 1.6 Krajní body a krajní směry

Konvexní polyedrické množiny, lze charakterizovat jejich krajními body a krajními směry.

**Definice 1.33** Nechť  $A \subset \mathbb{R}^n$  je neprázdná konvexní množina. Řekneme, že bod  $s \in A$  je krajním bodem  $A$ , jestliže neexistují body  $x, y \in A$ ,  $x \neq y$  a  $0 < \lambda < 1$  takové, aby  $s = \lambda x + (1 - \lambda)y$ .

Množinu všech krajních bodů množiny  $A$  budeme označovat  $\text{ext}(A)$ .

**Definice 1.34** Nechť  $A \subset \mathbb{R}^n$  je neprázdná konvexní množina. Řekneme, že směr  $s \in \text{direct}(A)$  je krajním směrem  $A$ , jestliže  $s \neq 0$  a neexistují body  $x, y \in \text{direct}(A)$ ,  $x, y \notin \text{pos}(\{s\})$  a  $\lambda > 0$ ,  $\varphi > 0$  takové, aby  $s = \lambda x + \varphi y$ .

Množinu všech krajních směrů množiny  $A$  budeme označovat  $\text{extd}(A)$ .

**Věta 1.35:** Konvexní polyedr má konečný počet krajních bodů a je jejich konvexním obalem.

**Důkaz:** Nechť  $P = \text{conv}(S)$ , kde  $S \subset \mathbb{R}^n$  je konečná množina.

Z množiny  $S$  budeme postupně vylučovat body tak, že dostaneme posloupnost množin

$S_0 = S \supset S_1 \supset S_2 \supset \dots \supset S_K$  a body  $\hat{s}_i \in S_{i-1}$  tak, že  $S_i = S_{i-1} \setminus \{\hat{s}_i\}$ .

Bod  $\hat{s}_i \in S_{i-1}$  vybereme tak, aby byl konvexní lineární kombinací ostatních bodů z  $S_{i-1}$ . Pokud takový bod neexistuje, konstrukce končí, tj.  $i = K$ .

1. Uvědomme si, že platí  $\text{conv}(S_0) = \text{conv}(S_1) = \text{conv}(S_2) = \dots = \text{conv}(S_K) = \text{conv}(S) = P$ . Přesvědčíme se o tom konečnou indukcí.

(a) Pro  $i = 0$  tvrzení platí, neboť  $S_0 = S$ .

(b) Předpokládejme, že pro  $1 \leq i \leq k$  platí  $\text{conv}(S_{i-1}) = P$ .

Vezměme  $x \in P$ . Z indukčního předpokladu a z výběru bodu  $\hat{s}_i$  víme, že

$$x = \sum_{s \in S_{i-1}} \lambda(s)s, \quad \hat{s}_i = \sum_{s \in S_i} \varphi(s)s, \quad \text{pro vhodná } \lambda \geq 0, \varphi \geq 0, \quad \sum_{s \in S_{i-1}} \lambda(s) = 1, \quad \sum_{s \in S_i} \varphi(s) = 1.$$

Tudíž

$$x = \sum_{s \in S_{i-1}} \lambda(s)s = \sum_{s \in S_i} \lambda(s)s + \lambda(\hat{s}_i) \sum_{s \in S_i} \varphi(s)s = \sum_{s \in S_i} (\lambda(s) + \lambda(\hat{s}_i)\varphi(s))s \in \text{conv}(S_i).$$

2. Nyní ukážeme, že množina  $S_K$  je právě množina všech krajních bodů množiny  $P$ .

(a) Ukažme, že žádný z bodů množiny  $P \setminus S_K$  není krajním bodem  $P$ .

Vezměme bod  $x \in P \setminus S_K$ . Pak existuje konvexní lineární kombinace taková, že  $x = \sum_{s \in S_K} \lambda(s)s$ . Jistě existuje  $\tilde{s} \in S_K$  takový, že  $0 < \lambda(\tilde{s}) < 1$ , jinak by  $x \in S_K$ . Pak

$$x = \lambda(\tilde{s})\tilde{s} + (1 - \lambda(\tilde{s})) \sum_{s \in S_K \setminus \{\tilde{s}\}} \frac{\lambda(s)}{1 - \lambda(\tilde{s})} s.$$

Z konstrukce množiny  $S_K$  víme, že  $\tilde{s}, \sum_{s \in S_K \setminus \{\tilde{s}\}} \frac{\lambda(s)}{1 - \lambda(\tilde{s})} s \in P$ ,  $\tilde{s} \neq \sum_{s \in S_K \setminus \{\tilde{s}\}} \frac{\lambda(s)}{1 - \lambda(\tilde{s})} s$  a tudíž bod  $x$  není krajní bod  $P$ .

(b) Ještě zbývá ověřit, že body z množiny  $S_K$  jsou krajními body.

Předpokládejme proto, že  $\bar{s} \in S_K$  není krajní bod množiny  $P$ . Pak existují body

$$\begin{aligned} y &= \sum_{s \in S_K} \lambda(s)s \in P, \quad z = \sum_{s \in S_K} \varphi(s)s \in P, \quad y \neq z \text{ a } 0 < \alpha < 1 \text{ takové, že} \\ \bar{s} &= \alpha y + (1 - \alpha)z = \sum_{s \in S_K} (\alpha \lambda(s) + (1 - \alpha)\varphi(s))s. \end{aligned}$$

Nyní rozlišme dva případy.

- i. Nechť  $\alpha\lambda(\bar{s}) + (1 - \alpha)\varphi(\bar{s}) = 1$ . Potom  $\lambda(\bar{s}) = \varphi(\bar{s}) = 1$ , což je spor s tím, že  $y \neq z$ .
- ii. Nechť  $\alpha\lambda(\bar{s}) + (1 - \alpha)\varphi(\bar{s}) < 1$ . Potom ale

$$\bar{s} = \sum_{s \in S_K \setminus \{\bar{s}\}} \frac{\alpha\lambda(s) + (1 - \alpha)\varphi(s)}{1 - \alpha\lambda[\bar{s} + (1 - \alpha)\varphi(\bar{s})]} s.$$

To je spor s tím, že žádný z bodů množiny  $S_K$  nelze napsat jako konvexní lineární kombinaci ostatních bodů z  $S_K$ .

Ukázali jsme, že množina  $S_K$  je množinou všech krajních bodů konvexního polyedru  $P$  a  $P = \text{conv}(S_K)$ .

Q.E.D.

Mezi konvexními polydry jsou důležité speciální polydry dané dimenze.

**Definice 1.36** *Množina  $A \subset \mathbb{R}^n$  je simplex, jestliže je konvexní množina a každý její bod lze vyjádřit jako jednoznačně určenou konvexní lineární kombinaci jejích krajních bodů.*

**Lemma 1.37** *Když množina  $A \subset \mathbb{R}^n$  je simplex a její dimenze (tj. dimenze nejmenšího lineálu v němž je obsažena) je  $d \in \mathbb{N}$ , pak má právě  $d + 1$  krajních bodů a je jejich konvexním obalem.*

**Důkaz:** Tvrzení uvádíme bez důkazu. Zájemci jej naleznou v [6].

Q.E.D.

## 1.7 Další vlastnosti

Mezi definovanými objekty je ještě řada zajímavých a důležitých vztahů. K jejich důkazu však nemáme připravenou potřebnou důkazovou techniku. Uvádíme je proto bez důkazů. Zájemce odkazujeme na [6].

**Tvrzení 1.38** *Množina  $A \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní polyedr tehdy a jen tehdy, když je omezená konvexní polyedrická množina.*

**Důkaz:** Důkaz lze nalézt v [6].

Q.E.D.

**Tvrzení 1.39** *Když  $A \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní polyedrický kužel, pak je konvexní polyedrická množina.*

**Důkaz:** Důkaz lze nalézt v [6].

Q.E.D.

**Věta 1.40:** *Konvexní polyedrický kužel, který neobsahuje žádnou přímku, má konečný počet krajních směrů a je roven konvexnímu kuželi, který je jimi generován.*

**Důkaz:** Důkaz lze nalézt v [6].

Q.E.D.

## 1.8 Cvičení a doplňky

**Cvičení 1.41:** Rozhodněte, zda množinové operace sjednocení a rozdíl dvou množin zachovávají konvexnost.



**Cvičení 1.42:** Rozhodněte, zda je hranice konvexní množiny nutně konvexní nebo ne.



**Cvičení 1.43:** Nechť  $A \subset \mathbb{R}^n$  splňuje podmínu, že pro každé  $x, y \in A$  je také  $\frac{1}{2}x + \frac{1}{2}y \in A$ .

- Je tato množina již nutně konvexní?
- Víme-li navíc, že  $A$  je uzavřená. Je pak již nutně konvexní?
- Víme-li navíc, že  $A$  je otevřená. Je pak již nutně konvexní?



**Cvičení 1.44:** Charakterizujte konvexní množiny jejichž hranice je konvexní.



**Cvičení 1.45:** Charakterizujte konvexní množiny jejichž doplněk je také konvexní množina.



**Cvičení 1.46:** Když konvexní uzavřená množina obsahuje polopřímku, pak s každým svým bodem obsahuje též tuto polopřímku posunutou do tohoto bodu.



**Cvičení 1.47:** Konvexní množina v  $\mathbb{R}^n$  je Lebesgueovsky měřitelná.



**Cvičení 1.48:** Konvexní množina v  $\mathbb{R}$  je borelovsky měřitelná. Je totiž intervalem.



**Cvičení 1.49:** Konvexní množina v  $\mathbb{R}^n$ ,  $n \geq 2$  nemusí být borelovsky měřitelná.

Jako příklad si můžeme uvést otevřený jednotkový kruh  $K = \{x : \|x\| < 1, x \in \mathbb{R}^n\}$  a sféru  $S = \{x : \|x\| = 1, x \in \mathbb{R}^n\}$ . Existuje borelovsky neměřitelná množina  $D \subset S$ . Pak množina  $K \cup D$  je konvexní množina a není borelovsky měřitelná.



## Kapitola 2

# Konvexní funkce

### 2.1 Obecné pojmy

V této kapitole se budeme zabývat funkcemi definovanými na konečně dimenzionálním Euklidově prostoru s hodnotami v rozšířené reálné přímce, tj. kromě reálných hodnot připustíme i hodnoty  $+\infty$  a  $-\infty$ . Rozšířenou reálnou přímku označujeme  $\mathbb{R}^*$ .

**Definice 2.1** Pro funkci  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^*$  definujeme její epigraf a hypograf

$$\text{epi}(f) = \{(x, \eta) : f(x) \leq \eta, x \in \mathbb{R}^n, \eta \in \mathbb{R}\}, \quad (2.1)$$

$$\text{hypo}(f) = \{(x, \eta) : f(x) \geq \eta, x \in \mathbb{R}^n, \eta \in \mathbb{R}\} \quad (2.2)$$

a také její doménu

$$\text{Dom}(f) = \{x : f(x) < +\infty, x \in \mathbb{R}^n\}. \quad (2.3)$$

**Definice 2.2** Budeme říkat, že funkce  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^*$  je vlastní, jestliže  $f(x) > -\infty$  pro každé  $x \in \mathbb{R}^n$ .

Připuštění hodnoty  $+\infty$  má velký význam pro optimalizaci, zejména pro její teorii. Umožňuje jednodušší a přehlednější zápis optimalizační úlohy. Optimalizační úlohu  $\inf \{f(x) : x \in D\}$  můžeme zapsat jako hledání „volného extrému“  $\inf \{\tilde{f}(x) : x \in \mathbb{R}^n\}$ , kde

$$\tilde{f}(x) = \begin{cases} f(x) & \text{když } x \in D, \\ +\infty & \text{jinak.} \end{cases} \quad (2.4)$$

Povšimněme si charakterizace epigrafu funkce.

**Lemma 2.3** Množina  $E \subset \mathbb{R}^{n+1}$  je epigrafem nějaké funkce  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^*$  tehdy a jen tehdy, když pro každé  $x \in \mathbb{R}^n$  platí, že

$$\{\eta : (x, \eta) \in E\} \text{ je buď } \emptyset \text{ nebo } \mathbb{R} \text{ nebo } [\hat{\eta}, +\infty) \text{ pro vhodné } \hat{\eta} \in \mathbb{R}.$$

Pokud  $E$  je epigrafem nějaké funkce  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^*$ , pak  $f(x) = \min \{\eta : (x, \eta) \in E\}$ .

**Důkaz:** Vlastnost je evidentní.

Q.E.D.

Korespondence mezi funkcí a jejím epigrafem je proto vzájemně jednoznačná. Umožňuje nám si uvědomit následující vlastnost epigrafu a hypografu.

**Lemma 2.4** *Mějme funkce  $f_i : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^*$  pro každé  $i \in I$ , pak*

$$\text{epi} \left( \sup_{i \in I} f_i \right) = \bigcap_{i \in I} \text{epi} (f_i), \quad \text{hypo} \left( \inf_{i \in I} f_i \right) = \bigcap_{i \in I} \text{hypo} (f_i), \quad (2.5)$$

$$\text{epi} \left( \inf_{i \in I} f_i \right) \supset \bigcup_{i \in I} \text{epi} (f_i), \quad \text{hypo} \left( \sup_{i \in I} f_i \right) \supset \bigcup_{i \in I} \text{hypo} (f_i). \quad (2.6)$$

Pro  $I$  konečnou platí rovnost

$$\text{epi} \left( \inf_{i \in I} f_i \right) = \bigcup_{i \in I} \text{epi} (f_i), \quad \text{hypo} \left( \sup_{i \in I} f_i \right) = \bigcup_{i \in I} \text{hypo} (f_i). \quad (2.7)$$

**Důkaz:** Jde o přímý důsledek charakterizace uvedené v lemmatu 2.3. Je třeba si pouze uvědomit, že průnikem a konečným sjednocením intervalů typu  $[\xi, +\infty)$  dostaneme opět interval stejněho typu. Sjednocení libovolného počtu intervalů již tuto vlastnost nemá. Obdobně průnikem a konečným sjednocením intervalů typu  $(-\infty, \xi]$  dostaneme interval stejněho typu. Sjednocení libovolného počtu intervalů již tuto vlastnost obecně nemá.

Q.E.D.

## 2.2 Definice konvexní funkce

**Definice 2.5** Řekneme, že funkce  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^*$  je konvexní, jestliže  $\text{epi} (f)$  je konvexní množina.

Konvexnost funkce lze ekvivalentně vyjádřit.

**Lemma 2.6** Když je funkce  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^*$  konvexní, pak  $\text{Dom} (f)$  je konvexní množina.

**Důkaz:** Nechť  $x, y \in \text{Dom} (f)$  a  $0 < \lambda < 1$ .

Pak existuje  $\eta, \xi \in \mathbb{R}$  tak, že  $f(x) \leq \eta$  a  $f(y) \leq \xi$ . Tudiž  $(x, \eta), (y, \xi) \in \text{epi} (f)$ .

Z konvexnosti  $\text{epi} (f)$  plyne, že  $(\lambda x + (1 - \lambda)y, \lambda\eta + (1 - \lambda)\xi) \in \text{epi} (f)$ .

Tudíž  $f(\lambda x + (1 - \lambda)y) \leq \lambda\eta + (1 - \lambda)\xi < +\infty$ .

Proto  $\lambda x + (1 - \lambda)y \in \text{Dom} (f)$  a tím je konvexnost množiny  $\text{Dom} (f)$  ukázána.

Q.E.D.

**Věta 2.7:** Funkce  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^*$  je konvexní tehdy a jen tehdy, když  $\text{Dom} (f)$  je konvexní množina a pro každé  $x, y \in \text{Dom} (f)$  a  $0 < \lambda < 1$  platí

$$f(\lambda x + (1 - \lambda)y) \leq \lambda f(x) + (1 - \lambda)f(y). \quad (2.8)$$

**Důkaz:**

1. Nechť  $f$  je konvexní.

Pak podle lemmatu 2.6 víme, že  $\text{Dom}(f)$  je konvexní množina.

Nechť  $x, y \in \text{Dom}(f)$  a  $0 < \lambda < 1$ .

Pak pro každé  $\eta, \xi \in \mathbb{R}$  taková, že  $f(x) \leq \eta$  a  $f(y) \leq \xi$ , je  $(x, \eta), (y, \xi) \in \text{epi}(f)$ .

Z konvexnosti  $\text{epi}(f)$  plyne, že  $(\lambda x + (1 - \lambda)y, \lambda\eta + (1 - \lambda)\xi) \in \text{epi}(f)$ .

Tudíž  $f(\lambda x + (1 - \lambda)y) \leq \lambda\eta + (1 - \lambda)\xi < +\infty$ .

Minimalizací přes všechna možná  $\eta, \xi$  dostaneme (2.8).

2. Nechť je splněna vlastnost (2.8).

Vezměme  $(x, \eta), (y, \xi) \in \text{epi}(f)$  a  $0 < \lambda < 1$ . Pak

$$\lambda\eta + (1 - \lambda)\xi \geq \lambda f(x) + (1 - \lambda)f(y) \geq f(\lambda x + (1 - \lambda)y).$$

Tudíž  $(\lambda x + (1 - \lambda)y, \lambda\eta + (1 - \lambda)\xi) \in \text{epi}(f)$ .

Ukázali jsme, že  $\text{epi}(f)$  je konvexní množina, a to znamená, že  $f$  je konvexní funkce.

Q.E.D.

Věta 2.7 ukazuje, že se definice 2.5 shoduje s definicí konvexity funkce, kterou jsme používali dříve, aplikujeme-li ji na funkci  $f : \text{Dom}(f) \rightarrow \mathbb{R}^*$ .

Konvexní funkce nabývající hodnoty  $-\infty$  je poněkud degenerovaná.

**Lemma 2.8** *Mějme konvexní funkci  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^*$ . Pak bud'  $f(x) \in \mathbb{R}$  pro každé  $x \in \text{Dom}(f)$  nebo  $f(x) = -\infty$  pro každé  $x \in \text{rint}(\text{Dom}(f))$ .*

**Důkaz:** Nechť  $x \in \text{Dom}(f)$  a  $f(x) = -\infty$ .

Když  $y \in \text{rint}(\text{Dom}(f))$ , pak existuje  $z \in \text{Dom}(f)$  a  $0 < \lambda \leq 1$  tak, že  $y = \lambda x + (1 - \lambda)z$ .

Použitím podmínky (2.8) dostaváme

$$f(y) = f(\lambda x + (1 - \lambda)z) \leq \lambda f(x) + (1 - \lambda)f(z) = -\infty.$$

Q.E.D.

**Věta 2.9:** *Když je funkce  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^*$  konvexní a vlastní, pak je spojitá na  $\text{rint}(\text{Dom}(f))$ .*

**Důkaz:** Bez újmy na obecnosti můžeme předpokládat, že  $\text{int}(\text{Dom}(f)) \neq \emptyset$ . Jinak bychom problém uvažovali pouze v rámci lineálu nejmenší dimenze, který obsahuje  $\text{Dom}(f)$ .

Nechť  $x \in \text{int}(\text{Dom}(f))$ .

Pak existuje  $\Delta > 0$  tak, že  $x + \Delta e_{i:n}, x - \Delta e_{i:n} \in \text{Dom}(f)$  pro každé  $i = 1, 2, \dots, n$ ; kde  $e_{i:n}$  je bazický vektor obsahující jedničku na  $i$ -tém místě a jinak nuly.

Z konvexnosti  $\text{Dom}(f)$  víme, že  $\mathcal{M} = \text{conv}(\{x + \Delta e_{i:n}, x - \Delta e_{i:n} : i = 1, 2, \dots, n\}) \subset \text{Dom}(f)$ .

Každý bod  $y \in \mathcal{M}$  se dá zapsat ve tvaru

$$y = \sum_{i=1}^n \lambda_{i,+}(x + \Delta e_{i:n}) + \sum_{i=1}^n \lambda_{i,-}(x - \Delta e_{i:n}), \text{ kde } \sum_{i=1}^n \lambda_{i,+} + \sum_{i=1}^n \lambda_{i,-} = 1 \text{ a } \lambda_{i,+}, \lambda_{i,-} \geq 0.$$

Odtud pro  $y \in \mathcal{M}$  dostaváme odhad

$$f(y) \leq \sum_{i=1}^n \lambda_{i,+} f(x + \Delta e_{i:n}) + \sum_{i=1}^n \lambda_{i,-} f(x - \Delta e_{i:n}) \leq \Xi < +\infty,$$

kde  $\Xi := \max \{f(x + \Delta e_{i:n}), f(x - \Delta e_{i:n}) : i = 1, 2, \dots, n\}$ .

Bod  $y \in \mathcal{M}$  můžeme reprezentovat také jako  $y = x + \delta s$ , kde  $\sum_{i=1}^n |\hat{s}_i| = \Delta$  a  $0 \leq \delta \leq 1$ .  
Pak

$$\begin{aligned} f(y) &= f(x + \delta s) = f((1 - \delta)x + \delta(x + s)) \leq (1 - \delta)f(x) + \delta f(x + s) \leq (1 - \delta)f(x) + \delta\Xi, \\ f(x) &= f\left(\frac{1}{1 + \delta}(x + \delta s) + \frac{\delta}{1 + \delta}(x - s)\right) \leq \frac{1}{1 + \delta}f(x + \delta s) + \frac{\delta}{1 + \delta}f(x - s) \leq \frac{1}{1 + \delta}f(y) + \frac{\delta}{1 + \delta}\Xi. \end{aligned}$$

Dohromady máme odhad

$$(1 + \delta)f(x) - \delta\Xi \leq f(y) \leq (1 - \delta)f(x) + \delta\Xi. \quad (2.9)$$

Tím je spojitost v bodě  $x \in \text{int}(\text{Dom}(f))$  ukázána.

Q.E.D.

Spojitost v krajních bodech domény není jednoduchou otázkou. Uved'me si pouze nutnou podmínu, která platí pro obecnou vlastní funkci.

**Věta 2.10:** Nechť je funkce  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^*$  vlastní a spojitá na  $\text{Dom}(f)$ . Pak

$$\text{epi}(f) = \text{clo}(\text{epi}(f)) \cap (\text{Dom}(f) \times \mathbb{R}).$$

**Důkaz:** Nechť  $x \in \text{Dom}(f)$  a  $(x, \eta) \in \text{clo}(\text{epi}(f))$ .

Potom existuje posloupnost  $(x_k, \eta_k) \in \text{epi}(f)$ , která konverguje k  $(x, \eta)$ .

Tudíž platí  $f(x_k) \leq \eta_k$ .

Funkce je spojitá na  $\text{Dom}(f)$ , limitním přechodem proto dostáváme  $f(x) \leq \eta$ .

To však znamená, že  $(x, \eta) \in \text{epi}(f)$ .

Q.E.D.

Věta má jednoduchý důsledek.

**Důsledek:** Nechť je funkce  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^*$  vlastní, spojitá na  $\text{Dom}(f)$  a  $\text{Dom}(f)$  je uzavřená množina. Pak  $\text{epi}(f)$  je také uzavřená množina. ♣

**Důkaz:** Tvrzení je jednoduchým důsledkem předchozí věty 2.10, neboť když je  $\text{Dom}(f)$  uzavřená množina, pak platí

$$\text{clo}(\text{epi}(f)) \cap (\text{Dom}(f) \times \mathbb{R}) = \text{clo}(\text{epi}(f)).$$

Q.E.D.

**Věta 2.11:** Když jsou funkce  $f_i : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^*$  konvexní pro každé  $i \in I$ , pak  $\sup_{i \in I} f_i : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^*$  je také konvexní.

**Důkaz:** Podle lemmatu 2.4 platí  $\text{epi}\left(\sup_{i \in I} f_i\right) = \bigcap_{i \in I} \text{epi}(f_i)$ .

Průnik libovolného počtu konvexních množin je opět konvexní množina, viz lemma 1.5.

Tím je tvrzení dokázáno.

Q.E.D.

**Věta 2.12:** Nechť  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  je konvexní funkce. Pak pro každé  $\alpha \in \mathbb{R}$  jsou množiny  $\{x : f(x) \leq \alpha\}$  a  $\{x : f(x) < \alpha\}$  konvexní.

Tyto množiny se nazývají úrovňové množiny funkce  $f$  (level sets).

**Důkaz:** Stačí ověřit konvexnost množiny  $\{x : f(x) < \alpha\}$ , neboť  $\{x : f(x) \leq \alpha\} = \bigcap_{\beta > \alpha} \{x : f(x) < \beta\}$ . Vezměme  $y, z \in \{x : f(x) < \alpha\}$  a  $0 < \lambda < 1$ . Potom  $y, z \in \text{Dom}(f)$  a platí

$$f(\lambda y + (1 - \lambda)z) \leq \lambda f(y) + (1 - \lambda)f(z) < \alpha.$$

Q.E.D.

Důsledkem této vlastnosti je, že množina přípustných řešení úlohy konvexního programování je konvexní, tj.  $\{x \in \mathbb{R}^n : g_1(x) \leq \alpha_1, g_2(x) \leq \alpha_2, \dots, g_k(x) \leq \alpha_k\}$  je konvexní množina, pokud funkce  $g_1, g_2, \dots, g_k$  jsou konvexní.

Konvexnost množin  $\{x : f(x) \leq \alpha\}$  a  $\{x : f(x) < \alpha\}$  však nezaručuje, že funkce  $f$  je konvexní.

**Příklad 2.13:** Funkce  $f(x) = \begin{cases} \log(x) & \text{pokud } x > 0 \\ +\infty & \text{jinak} \end{cases}$  konvexní není, ale její úrovňové množiny  $\{x : f(x) \leq \alpha\} = (0, e^\alpha]$ ,  $\{x : f(x) < \alpha\} = (0, e^\alpha)$  jsou konvexní pro každé  $\alpha \in \mathbb{R}$ .

△

**Definice 2.14** Řekneme, že funkce  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^*$  je

i) ryze konvexní, jestliže pro každé dva body  $x, y \in \text{Dom}(f)$ ,  $x \neq y$  a  $0 < \lambda < 1$  platí nerovnost

$$f(\lambda x + (1 - \lambda)y) < \lambda f(x) + (1 - \lambda)f(y) .$$

ii) konkávní, jestliže je funkce  $-f$  konvexní.

iii) ryze konkávní, jestliže je funkce  $-f$  ryze konvexní.

Konkávní funkci lze ekvivalentně definovat tak, že je to funkce jejíž hypograf je konvexní množina.

Konvexní funkce mají velkou důležitost v teorii optimalizace, protože jejich lokální minima jsou zároveň globálními minimy.

**Věta 2.15:** Nechť  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^*$  je konvexní funkce a vlastní. Pak každé její lokální minimum na  $\text{Dom}(f)$  je jejím globálním minimem na  $\text{Dom}(f)$ . Množina všech globálních minim je konvexní.

**Důkaz:** Nechť  $\hat{x} \in \text{Dom}(f)$  je lokálním minimem funkce  $f$ , ale není jejím globálním minimem. Pak existuje  $y \in \mathbb{R}^n$  takové, že  $f(y) < f(\hat{x})$ .

Pak  $y \in \text{Dom}(f)$  a pro každé  $\alpha \in (0, 1)$  platí  $f(\alpha \hat{x} + (1 - \alpha)y) \leq \alpha f(\hat{x}) + (1 - \alpha)f(y) < f(\hat{x})$ . To je ovšem ve sporu s předpokladem, že  $\hat{x}$  je lokálním minimem funkce  $f$ .

Tudíž  $\hat{x}$  musí být globálním minimem funkce  $f$ .

Množina všech globálních minim je konvexní protože je rovna množině  $\{x \in \mathbb{R}^n : f(x) \leq \inf\{f(y) : y \in \mathbb{R}^n\}\}$ , která je konvexní podle věty 2.12.

Q.E.D.

**Věta 2.16:** Nechť  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^*$  je ryzé konvexní a vlastní funkce, která má na  $\text{Dom}(f)$  nějaké lokální minimum. Pak má tato funkce globální minimum na  $\text{Dom}(f)$ , které je jednoznačně určeno a je jejím jediným lokálním minimem.

**Důkaz:** Podle věty 2.15 víme, že každé lokální minimum funkce  $f$  na  $\text{Dom}(f)$  je také jejím globálním minimem. Stačí si proto pouze uvědomit, že globální minimum  $f$  na  $\text{Dom}(f)$  je určeno jednoznačně. Vezměme  $\hat{x}$  jedno globální minimum funkce  $f$  na  $\text{Dom}(f)$  a bod  $y \in \text{Dom}(f)$ ,  $y \neq \hat{x}$ . Pak z ryzí konvexnosti plyne, že

$$f\left(\frac{1}{2}\hat{x} + \frac{1}{2}y\right) < \frac{1}{2}f(\hat{x}) + \frac{1}{2}f(y).$$

Odtud

$$f(y) > 2f\left(\frac{1}{2}\hat{x} + \frac{1}{2}y\right) - f(\hat{x}) \geq 2f(\hat{x}) - f(\hat{x}) = f(\hat{x}).$$

Tudíž  $\hat{x}$  je jediným globálním minimem funkce  $f$  na  $\text{Dom}(f)$ .

Q.E.D.

Uvědomme si některé základní vlastnosti konvexních funkcí. Nejprve si připomeňme vlastnosti konvexních funkcí jedné proměnné.

### 2.3 Vlastnosti konvexních funkcí jedné proměnné

Tato podkapitola shrnuje základní vlastnosti konvexních funkcí jedné proměnné. Uvádíme je bez důkazu, zájemce odkazujeme na základní přednášky z matematické analýzy a z teorie pravděpodobnosti.

Uvažujeme funkci  $f : J \rightarrow \mathbb{R}$  definovanou na konvexní množině  $J \subset \mathbb{R}$  (poznamenejme, že jedinými konvexními množinami na reálné přímce jsou prázdná množina, body a intervaly). Nejdříve shrňme, jakou hladkost má tato funkce pokud je konvexní.

**Věta 2.17:** Nechť  $J \subset \mathbb{R}$  je interval a  $f : J \rightarrow \mathbb{R}$  je konvexní funkce. Pak má funkce  $f$  následující vlastnosti.

i) Je spojitá na  $\text{int}(J)$ . V krajních bodech intervalu  $J$  může dojít ke skoku ale, musí platit  $f(a) \geq f(a+)$ , pokud  $a$  je levý krajní bod  $J$ , případně  $f(a) \geq f(a-)$ , pokud  $a$  je pravý krajní bod  $J$ .

ii) V každém bodě  $x \in \text{int}(J)$  existují konečné derivace zleva i zprava; tj.

$$f'_+(x) = \lim_{h \rightarrow 0+} \frac{f(x+h) - f(x)}{h} \in \mathbb{R}, \quad f'_-(x) = \lim_{h \rightarrow 0-} \frac{f(x+h) - f(x)}{h} \in \mathbb{R}.$$

Pro tyto derivace platí  $f'_-(x) \leq f'_+(x) \leq f'_-(y) \leq f'_+(y)$  pro každé  $x, y \in \text{int}(J)$ ,  $x < y$ .

iii)  $f'$  existuje na  $J$  až na nejvyšše spočetně bodů.

iv)  $f''$  existuje na  $J$  až na množinu Lebesgueovy míry nula.

v) Platí **Jensenova nerovnost**, tj.  $f(\mathbb{E}[X]) \leq \mathbb{E}[f(X)]$  pro každou reálnou náhodnou veličinu  $X$  s konečnou střední hodnotou a s  $\mathbb{P}(X \in J) = 1$ .

vi) Platí nerovnost  $f\left(\sum_{i=1}^k p_i x_i\right) \leq \sum_{i=1}^k p_i f(x_i)$  pro každé  $x_1, x_2, \dots, x_k \in J$ ,  $p_1 \geq 0, p_2 \geq 0, \dots, p_k \geq 0$ ,  $\sum_{i=1}^k p_i = 1$ .

Připomeňme, že vi) je zvláštním případem v). Stačí uvažovat náhodnou veličinu  $X$  nabývající pouze hodnot  $x_1, x_2, \dots, x_k$  s pravděpodobnostmi  $p_1, p_2, \dots, p_k$ .

Shrňme nyní základní kritéria umožňující ověřit konvexnost funkce.

**Věta 2.18:** Nechť  $J \subset \mathbb{R}$  je otevřený interval a  $f : J \rightarrow \mathbb{R}$  je funkce, pak platí:

- Funkce  $f$  je konvexní  $\Leftrightarrow f'_+ \text{ existuje konečná a neklesající na } J \Leftrightarrow f'_- \text{ existuje konečná a neklesající na } J$ .
- Když je funkce  $f$  diferencovatelná na  $J$ , pak  $f$  je konvexní  $\Leftrightarrow f'$  je neklesající na  $J$ .
- Když je funkce  $f$  dvakrát diferencovatelná na  $J$ , pak  $f$  je konvexní  $\Leftrightarrow f'' \geq 0$  na  $J$ .

## 2.4 Vlastnosti konvexních funkcí více proměnných

Tato podkapitola shrnuje základní vlastnosti konvexních funkcí více proměnných. Tvrzení uvádíme bez důkazu, zájemce odkazujeme na základní přednášky z matematické analýzy, lineární algebry a teorie pravděpodobnosti.

Uvažujeme funkce  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  definované na konvexní množině  $D \subset \mathbb{R}^n$ .

**Lemma 2.19** Nechť  $D \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní množina a  $f_1 : D \rightarrow \mathbb{R}, f_2 : D \rightarrow \mathbb{R}, \dots, f_k : D \rightarrow \mathbb{R}$  jsou konvexní funkce. Pak pro každé váhy  $a_1 \geq 0, a_2 \geq 0, \dots, a_k \geq 0$  je  $\sum_{i=1}^k a_i f_i : D \rightarrow \mathbb{R}$  opět konvexní funkci.

**Důkaz:** Čtenář si lehce dokáže sám.

Q.E.D.

**Věta 2.20 (Jensenova nerovnost):** Nechť  $D \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní množina a  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  je konvexní funkce. Pak pro reálný náhodný vektor  $X = (X_1, X_2, \dots, X_k)^\top$  s konečnou střední hodnotou a  $\mathbb{P}(X \in D) = 1$  platí  $\mathbb{E}[X] \in D$  a  $f(\mathbb{E}[X]) \leq \mathbb{E}[f(X)]$ .

**Důkaz:** Důkaz je uveden například v [5], věta 5.9 na str.26.

Q.E.D.

Jako důsledek dostáváme zobecnění vlastnosti (2.8) („ deterministickou Jensenovu nerovnost“).

**Věta 2.21:** Nechť  $D \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní množina a  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  je konvexní funkce. Pak pro každé  $x_1, x_2, \dots, x_k \in D$ ,  $p_1 \geq 0, p_2 \geq 0, \dots, p_k \geq 0$ ,  $\sum_{i=1}^k p_i = 1$  je splněna nerovnost

$$f\left(\sum_{i=1}^k p_i x_i\right) \leq \sum_{i=1}^k p_i f(x_i).$$

**Důkaz:** Věta je speciálním případem věty 2.20. Stačí uvažovat náhodnou veličinu  $X$  nabývající pouze hodnot  $x_1, x_2, \dots, x_k$  s pravděpodobnostmi  $p_1, p_2, \dots, p_k$ .

Q.E.D.

Konvexnost funkce lze ověřovat pomocí konvexitu reálných funkcí jedné proměnné.

**Věta 2.22:** Nechť  $D \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní množina a  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$ . Pak je funkce  $f$  konvexní tehdy a jen tehdy, když jsou funkce  $\varphi_{x,s} : D_{x,s} \rightarrow \mathbb{R}$  konvexní pro každé  $x \in D$  a každé  $s \in \mathbb{R}^n$ , kde  $\varphi_{x,s}(t) = f(x+ts)$  a  $D_{x,s} = \{t : x+ts \in D, t \in \mathbb{R}\}$ . (Poznamenejme, že množina  $D_{x,s}$  je vždy interval.)

**Důkaz:**

1. Pro  $x \in D$  a  $s \in \mathbb{R}^n$  ukážeme konvexitu množiny  $D_{x,s}$ .

Pro  $t_1, t_2 \in D_{x,s}$  a  $0 < \lambda < 1$  platí

$$x + (\lambda t_1 + (1 - \lambda)t_2)s = \lambda(x + t_1 s) + (1 - \lambda)(x + t_2 s) \in D,$$

protože  $x + t_1 s, x + t_2 s \in D$  a  $D$  je konvexní množina.

Tím jsme ověřili, že  $D_{x,s}$  je konvexní množinou v  $\mathbb{R}$ , je tudíž intervalem.

2. Nechť  $f$  je konvexní funkce a  $x \in D$ ,  $s \in \mathbb{R}^n$ .

Pak pro  $t_1, t_2 \in D_{x,s}$  a  $0 < \lambda < 1$  platí

$$\begin{aligned} \varphi_{x,s}(\lambda t_1 + (1 - \lambda)t_2) &= f(x + (\lambda t_1 + (1 - \lambda)t_2)s) = f(\lambda(x + t_1 s) + (1 - \lambda)(x + t_2 s)) \leq \\ &\leq \lambda f(x + t_1 s) + (1 - \lambda)f(x + t_2 s) = \lambda\varphi_{x,s}(t_1) + (1 - \lambda)\varphi_{x,s}(t_2). \end{aligned}$$

Ověřili jsme, že  $\varphi_{x,s}$  je konvexní funkce na intervalu  $D_{x,s}$ .

3. Nechť jsou funkce  $\varphi_{x,s}$  konvexní na  $D_{x,s}$  pro každé  $x \in D$  a  $s \in \mathbb{R}^n$ .

Vezměme body  $x, y \in D$ ,  $0 < \lambda < 1$  a položme  $s = x - y$ . Pak platí

$$f(\lambda x + (1 - \lambda)y) = f(y + \lambda s) = \varphi_{y,s}(\lambda) \leq \lambda\varphi_{y,s}(1) + (1 - \lambda)\varphi_{y,s}(0) = \lambda f(x) + (1 - \lambda)f(y).$$

Ověřili jsme, že  $f$  je konvexní funkcí.

Q.E.D.

Tato vlastnost se dá s výhodou využít k přenosu kritérií pro poznání konvexních funkcí.

**Věta 2.23:** Nechť  $D \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní otevřená množina a  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  má spojité parciální derivace. Pak

$$f \text{ je konvexní} \Leftrightarrow \begin{aligned} t \in D_{x,s} \mapsto s^\top \nabla_x f(x+ts) \\ \text{je neklesající funkčí na } D_{x,s} \text{ pro každé } x \in D, s \in \mathbb{R}^n. \end{aligned} \quad (2.10)$$

**Důkaz:** Podle věty 2.22 stačí ověřit konvexnost všech jednorozměrných restrikcí dané funkce.

Vezměme tedy  $x \in D$ ,  $s \in \mathbb{R}^n$  a vyšetřeme funkci  $\varphi_{x,s}$ .

Funkce  $f$  má spojité parciální derivace, proto platí  $\varphi'_{x,s}(t) = \sum_{i=1}^n \frac{\partial f}{\partial x_i}(x+ts)\hat{s}_i = s^\top \nabla_x f(x+ts)$ .  
Tudíž podle věty 2.18

$$\varphi_{x,s} \text{ je konvexní} \Leftrightarrow t \in D_{x,s} \mapsto s^\top \nabla_x f(x+ts) \text{ je neklesající funkčí.}$$

Tím je tvrzení věty dokázáno.

Q.E.D.

**Věta 2.24:** Nechť  $D \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní otevřená množina a  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  má spojité druhé parciální derivace. Pak

$$f \text{ je konvexní} \Leftrightarrow \nabla_{x,x}^2 f(x) = \left( \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(x) \right)_{i=1,j=1}^{n,n} \text{ je pozitivně semidefinitní pro každé } x \in D. \quad (2.11)$$

**Důkaz:** Podle věty 2.22 stačí ověřit konvexnost všech jednorozměrných restrikcí dané funkce.

Vezměme tedy  $x \in D$ ,  $s \in \mathbb{R}^n$  a vyšetřeme funkci  $\varphi_{x,s}$ .

Funkce  $f$  má spojité druhé parciální derivace, proto platí

$$\varphi''_{x,s}(t) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(x + ts) \hat{s}_i s_j = s^\top \nabla_{x,x}^2 f(x + ts) s.$$

Tudíž

$$\varphi_{x,s} \text{ je konvexní} \Leftrightarrow \forall t \in D_{x,s} \text{ je } s^\top \nabla_{x,x}^2 f(x + ts) s \geq 0.$$

To však znamená, že funkce  $f$  je konvexní tehdy a jen tehdy, když její Hessian je pozitivně semidefinitní na  $D$ . Tím je tvrzení věty dokázáno.

Q.E.D.

Připomeňme si pojem pozitivně semidefinitní a definitní matice a jeho ekvivalentní definice.

**Lemma 2.25** Pro symetrickou matici  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  je následující ekvivalentní:

- $A$  je pozitivně semidefinitní.
- Pro každé  $x \in \mathbb{R}^n$  platí  $x^\top A x \geq 0$ .
- Všechna vlastní čísla matice  $A$  jsou nezáporná.
- Determinanty všech hlavních podmatic matice  $A$  jsou nezáporné, tj.

$$\forall I \subset \{1, 2, \dots, n\}, I \neq \emptyset \text{ je } \det(A_{i,j}, i, j \in I) \geq 0.$$

**Lemma 2.26** Pro symetrickou matici  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  je následující ekvivalentní:

- $A$  je pozitivně definitní.
- Pro každé  $x \in \mathbb{R}^n$ ,  $x \neq \mathbf{0}$  platí  $x^\top A x > 0$ .
- Všechna vlastní čísla matice  $A$  jsou kladná.
- Determinanty všech hlavních rohových podmatic matice  $A$  jsou kladné, tj.

$$\forall k \in \{1, 2, \dots, n\} \text{ je } \det(A_{i,j}, i, j \in \{1, 2, \dots, k\}) > 0.$$

Dále si připomeňme hladkost konvexní funkce.

**Věta 2.27:** Nechť  $D \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní množina a  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  je konvexní funkce. Potom  $f$  je spojitá na  $\text{rint}(D)$ .

**Důkaz:** Věta je pouze přeformulováním věty 2.9.

Q.E.D.

**Věta 2.28:** Nechť  $D \subset \mathbb{R}^n$  je otevřená množina a  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  má spojité parciální derivace v okolí bodu  $x \in D$ , pak  $f$  má v bodě  $x$  totální diferenciál.

**Důkaz:** Jedná se o větu z funkcionální analýzy.

Q.E.D.

**Věta 2.29:** Nechť  $D \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní otevřená množina a  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  je funkce. Má-li  $f$  spojité parciální derivace na celém  $D$ , pak

$$f \text{ je konvexní} \iff \forall x, y \in D \text{ platí } f(x) - f(y) \geq (x - y)^\top \nabla_x f(y). \quad (2.12)$$

**Důkaz:**

### 1. Nutnost.

Zvolme  $x, y \in D$ , označme  $h = x - y$ ,  $\varphi(\mu) = f(y + \mu h)$ . Pak  $\varphi$  je konvexní diferencovatelná funkce na  $D_{y,h}$  a její derivace je  $\varphi'(\mu) = h^\top \nabla_x f(y + \mu h)$ . Podle věty o střední hodnotě existuje  $\theta \in (0, 1)$  tak, že

$$f(x) - f(y) = \varphi(1) - \varphi(0) = \varphi'(\theta) \geq \varphi'(0) = h^\top \nabla_x f(y) = (x - y)^\top \nabla_x f(y),$$

neboť derivace konvexní diferencovatelné funkce je neklesající funkce.

### 2. Postačitelnost.

Zvolme  $y, z \in D$ ,  $\lambda \in (0, 1)$  a označme  $x = \lambda y + (1 - \lambda)z$ . Podle předpokladu platí:

$$\begin{aligned} f(y) - f(x) &\geq (y - x)^\top \nabla_x f(x) \\ f(z) - f(x) &\geq (z - x)^\top \nabla_x f(x) \end{aligned}$$

Odtud

$$\lambda f(y) + (1 - \lambda)f(z) \geq f(x) + (\lambda(y - x) + (1 - \lambda)(z - x))^\top \nabla_x f(x) = f(x) = f(\lambda y + (1 - \lambda)z).$$

Podle věty 2.7 je  $f$  konvexní.

Q.E.D.

Tato vlastnost je zobecněna pojmy subdiferenciál a subgradient.

**Definice 2.30** Nechť  $D \subset \mathbb{R}^n$  je množina a  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  je funkce. Řekneme, že  $f$  má v bodě  $x \in D$  subgradient  $a \in \mathbb{R}^n$ , jestliže platí

$$f(y) - f(x) \geq a^\top (y - x) \text{ pro každé } y \in D. \quad (2.13)$$

Množinu všech subgradientů v bodě  $x$  budeme nazývat subdiferenciál funkce  $f$  v bodě  $x$  a budeme ji značit  $\partial f(x)$ .

Pro optimalizaci je důležitá vlastnost subdiferenciálu, která zobecňuje metodu hledání extrémů funkce pomocí nulové derivace.

**Věta 2.31:** *Nechť  $D \subset \mathbb{R}^n$ ,  $x^* \in D$  a  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  je funkce. Pak  $x^*$  je bod globálního minima funkce  $f$  na množině  $D$  tehdy a jen tehdy, když  $\mathbf{0} \in \partial f(x^*)$ .*

**Důkaz:** Tvrzení věty plyne triviálně z definice subgradientu, neboť

$$\mathbf{0} \in \partial f(x^*) \iff \forall x \in D \quad f(x) \geq f(x^*).$$

Q.E.D.



## Kapitola 3

# Oddělitelnost konvexních množin

K vybudování teorie matematického programování, neboli metod a postupů vhodných pro řešení optimalizačních úloh, je zapotřebí využít Hahnovy-Banachovy věty, viz. [4] kapitola 2. Nepotřebujeme ji však v její plné obecnosti. Pro naši potřebu stačí ukázat věty o oddělitelnosti konvexních množin v konečně dimenzionálním Euklidově prostoru. Věty o oddělitelnosti jsou sice jedním z důsledků obecné Hahnovy-Banachovy věty. My je však pro názornost ukážeme přímo, pouze na základě vyložené teorie konvexních množin v konečně dimenzionálním Euklidově prostoru.

Připomeňme si nejdříve geometrickou poučku, že v rovnoběžníku je součet čtverců stran roven součtu čtverců úhlopříček.

**Lemma 3.1** *Když  $x, y \in \mathbb{R}^n$ , pak platí  $\|x + y\|^2 + \|x - y\|^2 = 2\|x\|^2 + 2\|y\|^2$ .*

**Důkaz:** Formule se ukáže umocněním

$$\|x + y\|^2 + \|x - y\|^2 = \|x\|^2 + 2x^\top y + \|y\|^2 + \|x\|^2 - 2x^\top y + \|y\|^2 = 2\|x\|^2 + 2\|y\|^2.$$

Q.E.D.

Připomeňme větu o projekci bodu na konvexní uzavřenou množinu.

**Věta 3.2 (o projekci):** *Nechť  $K \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní uzavřená množina,  $K \neq \emptyset$  a  $x \in \mathbb{R}^n$  je daný bod. Potom existuje právě jeden bod  $\hat{x} \in K$  takový, že  $\|x - \hat{x}\| = \min \{\|x - y\| : y \in K\}$ .*

*Tento bod je jednoznačně charakterizován podmínkou*

$$(x - \hat{x})^\top (y - \hat{x}) \leq 0 \text{ pro každé } y \in K. \quad (3.1)$$

*Bod  $\hat{x}$  nazýváme projekcí bodu  $x$  na množinu  $K$ .*

**Důkaz:** Nejdříve označme  $\Delta = \inf \{\|x - y\| : y \in K\}$ .

### 1. Existence

Vezměme posloupnost  $y_i \in K$ ,  $i \in \mathbb{N}$  takovou, že  $\lim_{i \rightarrow +\infty} \|x - y_i\| = \Delta$ .

Z rovnoběžníkové rovnosti, viz lemma 3.1, dostáváme pro každou dvojici  $i, j \in \mathbb{N}$  rovnost

$$\|y_i - y_j\|^2 = 2\|x - y_i\|^2 + 2\|x - y_j\|^2 - 4 \left\| x - \frac{1}{2}(y_i + y_j) \right\|^2.$$

Z konvexnosti  $K$  je  $\frac{1}{2}(y_i + y_j) \in K$  a tak dostáváme

$$\|y_i - y_j\|^2 \leq 2\|x - y_i\|^2 + 2\|x - y_j\|^2 - 4\Delta^2 \longrightarrow 0.$$

Posloupnost je tudíž Cauchyovská a tak existuje  $\hat{x} \in \mathbb{R}^n$  takové, že  $y_i \longrightarrow \hat{x}$ . Z uzavřenosti množiny  $K$  je  $\hat{x} \in K$  a ze spojitosti normy  $\|x - \hat{x}\| = \Delta$ .

## 2. Jednoznačnost.

Nechť  $x^*, x^{**} \in K$  a  $\|x - x^*\| = \|x - x^{**}\| = \Delta$ .

Obdobně jako v předchozí části důkazu dostaneme odhad

$$\begin{aligned} \|x^* - x^{**}\|^2 &= 2\|x - x^*\|^2 + 2\|x - x^{**}\|^2 - 4\left\|x - \frac{1}{2}(x^* + x^{**})\right\|^2 \leq \\ &\leq 2\|x - x^*\|^2 + 2\|x - x^{**}\|^2 - 4\Delta^2 = 0. \end{aligned}$$

Tudíž  $x^* = x^{**}$ .

## 3. Nutná a postačující podmínka.

(a) Nechť  $\hat{x} \in K$  je takové, že  $\|x - \hat{x}\| = \Delta$ , a předpokládejme, že podmínka (3.1) neplatí.

Pak existuje  $y \in K$  takové, že  $(x - \hat{x})^\top (y - \hat{x}) > 0$ .

Pro  $\alpha \in (0, 1)$  označíme  $z(\alpha) = (1 - \alpha)\hat{x} + \alpha y$ . Pak funkce

$$\begin{aligned} f(\alpha) &= \|x - z(\alpha)\|^2 = \|(1 - \alpha)(x - \hat{x}) + \alpha(x - y)\|^2 = \\ &= (1 - \alpha)^2\|x - \hat{x}\|^2 + 2\alpha(1 - \alpha)(x - \hat{x})^\top (x - y) + \alpha^2\|x - y\|^2 \end{aligned}$$

splňuje  $f(0) = \Delta^2$  a  $f'(0) = -2\|x - \hat{x}\|^2 + 2(x - \hat{x})^\top (x - y) = 2(x - \hat{x})^\top (\hat{x} - y) < 0$ , neboť  $f'(\alpha) = -2(1 - \alpha)\|x - \hat{x}\|^2 + 2(1 - 2\alpha)(x - \hat{x})^\top (x - y) + 2\alpha\|x - y\|^2$ .

Tudíž v nějakém pravém okolí nuly je  $f(\alpha) < \Delta^2$ , to je ale spor s definicí konstanty  $\Delta$ .

(b) Nyní nechť je podmínka (3.1) splněna pro  $\hat{x} \in K$  a  $y \in K$ . Pak

$$\|x - y\|^2 = \|(x - \hat{x}) + (\hat{x} - y)\|^2 = \|x - \hat{x}\|^2 + 2(x - \hat{x})^\top (\hat{x} - y) + \|\hat{x} - y\|^2 \geq \|x - \hat{x}\|^2.$$

Tudíž  $\|x - \hat{x}\| = \Delta$ .

Q.E.D.

Podmínka (3.1) má geometrickou interpretaci. Znamená, že úhel mezi  $x - \hat{x}$  a  $y - \hat{x}$  není ostrý pro žádné  $y \in K$ .

**Věta 3.3 (oddělitelnost bodu a konvexní množiny):** Nechť  $K \subset \mathbb{R}^n$ ,  $K \neq \emptyset$  je konvexní množina a  $x \notin \text{clo}(K)$ . Pak existuje  $\gamma \in \mathbb{R}^n$ ,  $\gamma \neq \mathbf{0}$  tak, že  $\inf\{\gamma^\top y : y \in K\} > \gamma^\top x$ .

Lze volit například  $\gamma = \hat{x} - x$ , kde  $\hat{x}$  je projekce bodu  $x$  na množinu  $K$ . Pro tuto speciální volbu dostáváme silnější výsledek  $\inf\{\gamma^\top y : y \in K\} = \min\{\gamma^\top y : y \in \text{clo}(K)\} = \gamma^\top \hat{x} > \gamma^\top x$ .

**Důkaz:** Podle věty 3.2 existuje jednoznačně určený bod  $\hat{x} \in \text{clo}(K)$ , který je projekcí bodu  $x$  na  $K$ , a platí (3.1), tj.

$$(x - \hat{x})^\top (y - \hat{x}) \leq 0 \text{ pro každé } y \in \text{clo}(K).$$

Položme  $\gamma = \hat{x} - x$ . Pak

$$\begin{aligned}\gamma^\top(y - \hat{x}) &\geq 0 \text{ pro každé } y \in K, \\ \gamma^\top(\hat{x} - x) &= \|\gamma\|^2 = (\hat{x} - x)^\top(\hat{x} - x) > 0 \text{ neboť } x \notin \text{clo}(K).\end{aligned}$$

Tudíž

$$\gamma^\top y \geq \gamma^\top \hat{x} > \gamma^\top x \text{ pro každé } y \in K.$$

Q.E.D.

Geometricky věta 3.3 říká, že existuje uzavřený poloprostor  $H = \{x \in \mathbb{R}^n : \gamma^\top x \geq c\}$  tak, že  $K \subset H$  a bod  $y$  má od  $H$  kladnou vzdálenost.

**Věta 3.4 (o opěrné nadrovině):** Nechť  $K \subset \mathbb{R}^n$ ,  $K \neq \emptyset$  je konvexní množina a  $y \in \partial(K)$ . Pak existuje  $\gamma \in \mathbb{R}^n$ ,  $\gamma \neq \mathbf{0}$  tak, že  $\inf \{\gamma^\top x : x \in K\} \geq \gamma^\top y$ .

**Důkaz:**  $y \in \partial(K)$ , proto existuje posloupnost bodů  $y_k \notin \text{clo}(K)$ ,  $k \in \mathbb{N}$  taková, že  $y_k \rightarrow y$ . Pro každé  $k \in \mathbb{N}$  podle věty 3.3 existuje  $\gamma_k \in \mathbb{R}^n$ ,  $\gamma_k \neq \mathbf{0}$  takové, že  $\inf \{\gamma_k^\top x : x \in K\} > \gamma_k^\top y$ . Po znormalizovaní dostáváme, že všechna  $\beta_k = \frac{\gamma_k}{\|\gamma_k\|}$ ,  $k \in \mathbb{N}$  leží v kompaktní sféře  $S = \{x \in \mathbb{R}^n : \|x\| = 1\}$ . Dokážeme tedy vybrat konvergentní podposloupnost  $\beta_{k_m} \rightarrow \gamma$  při  $m \rightarrow +\infty$ . Potom pro každé  $x \in K$  dostáváme:

$$\gamma^\top x = \lim_{m \rightarrow +\infty} \beta_{k_m}^\top x \geq \lim_{m \rightarrow +\infty} \beta_{k_m}^\top y = \gamma^\top y.$$

Tím je věta dokázána.

Q.E.D.

Geometricky věta 3.4 říká, že existuje nadrovina  $L = \{x \in \mathbb{R}^n : \gamma^\top x = c\}$  a jí určený uzavřený poloprostor  $H = \{x \in \mathbb{R}^n : \gamma^\top x \geq c\}$  tak, že  $y \in L \cap \text{clo}(K)$  a  $K \subset H$ . Takovéto nadrovině říkáme opěrná nadrovina množiny  $K$  v bodě  $y \in \partial(K)$ .

Věta 3.3 umožňuje charakterizovat uzavřené konvexní množiny.

**Věta 3.5 (reprezentace uzavřené konvexní množiny):** Nechť  $K \subset \mathbb{R}^n$  je množina. Pak  $K$  je uzavřená konvexní množina tehdy a jen tehdy, když je průnikem všech uzavřených poloprostorů, které ji obsahují.

**Důkaz:** Uzavřené konvexní poloprostory jsou uzavřené konvexní množiny. Proto i jejich průnik je uzavřená konvexní množina. Stačí proto ukázat pouze opačnou implikaci.

Předpokládejme, že  $K$  je uzavřená konvexní množina.

Označme  $\mathcal{M} = \{H : H \subset \mathbb{R}^n \text{ uzavřený poloprostor}, K \subset H\}$  a položme  $C = \bigcap_{H \in \mathcal{M}} H$ .

1. Evidentně  $C \supset K$ .

2. Vezměme  $y \notin K$ .

Podle věty 3.3 existuje  $\gamma \in \mathbb{R}^n$ ,  $\gamma \neq \mathbf{0}$  takový, že  $\inf \{\gamma^\top x : x \in K\} > \gamma^\top y$ .

Označme  $\Delta := \inf \{\gamma^\top x : x \in K\}$ .

Pak  $H := \{x \in \mathbb{R}^n : \gamma^\top x \geq \Delta\}$  je uzavřený poloprostor s vlastnostmi  $K \subset H$  a  $y \notin H$ .

Tudíž  $y \notin C$  a proto  $C \subset K$ .

Q.E.D.

Lepší využití věty 3.3 umožňuje tuto charakterizaci zlepšit.

**Věta 3.6 (reprezentace uzavřené konvexní množiny 2):** *Nechť  $K \subset \mathbb{R}^n$  je množina. Pak  $K$  je uzavřená konvexní množina tehdy a jen tehdy, když je průnikem všech svých opěrných uzavřených poloprostorů.*

**Důkaz:** Stejně jako v důkaze předchozí věty stačí ukázat pouze druhou implikaci. Předpokládejme proto, že  $K$  je uzavřená konvexní množina.

Označme  $\mathcal{M} = \{H : H \subset \mathbb{R}^n \text{ opěrný uzavřený poloprostor množiny } K\}$  a položme  $C = \bigcap_{H \in \mathcal{M}} H$ .

1. Evidentně  $C \supset K$ .

2. Vezměme  $y \notin K$ .

Položme  $\gamma = \hat{y} - y$ , kde  $\hat{y}$  je projekce bodu  $y$  na množinu  $K$ .

Podle věty 3.3 platí  $\min \{\gamma^\top x : x \in K\} = \gamma^\top \hat{y} > \gamma^\top y$ .

Pak  $H := \{x \in \mathbb{R}^n : \gamma^\top x \geq \gamma^\top \hat{y}\}$  je opěrný poloprostor množiny  $K$  a  $y \notin H$ .

Tudíž  $y \notin C$  a proto  $C \subset K$ .

Tím jsme se přesvědčili, že  $K = C$ .

Q.E.D.

Věty o oddělitelnosti mají své důsledky také pro konvexní funkce.

**Věta 3.7:** *Nechť  $D \subset \mathbb{R}^n$  je neprázdná konvexní množina a  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  je konvexní funkce. Pak  $\partial f(x) \neq \emptyset$  pro každé  $x \in \text{int}(D)$ .*

**Důkaz:** Bez újmy na obecnosti můžeme předpokládat, že  $\text{int}(D) \neq \emptyset$ .

Vezměme  $x \in \text{int}(D)$ .

Pak  $(x, f(x)) \in \partial(\text{epi}(f))$  a podle věty 3.4 existují  $\alpha \in \mathbb{R}^n$  a  $\beta \in \mathbb{R}$  taková, že  $(\frac{\alpha}{\beta}) \neq \mathbf{0}$  a pro všechna  $(y, \eta) \in \text{epi}(f)$  platí

$$\alpha^\top y + \beta \eta \geq \alpha^\top x + \beta f(x).$$

Číslo  $\eta$  může být libovolně velké. Proto nutně  $\beta \geq 0$ .

Uvažujeme  $x \in \text{int}(D)$  a tak  $\beta > 0$ .

- Je tomu tak proto, že existuje  $\delta > 0$  takové, že  $\mathcal{U}_\delta(x) \subset D$ .

Kdyby tedy  $\beta = 0$ , pak by muselo pro všechna  $y \in \text{Dom}(f)$  platit  $\alpha^\top y \geq \alpha^\top x$ .

Speciálně by pro všechna  $\xi \in \mathbb{R}^n$ ,  $\|\xi\| < \delta$  platilo  $\alpha^\top(x + \xi) \geq \alpha^\top x$ .

To znamená  $\alpha^\top \xi \geq 0$  pro všechna  $\xi \in \mathbb{R}^n$ ,  $\|\xi\| < \delta$ .

Tuto podmínu však lze splnit pouze pokud  $\alpha = \mathbf{0}$ .

Tím dostáváme  $(\frac{\alpha}{\beta}) = \mathbf{0}$ , což je spor s tím, že víme, že tento vektor je nenulový.

Tudíž pro všechna  $(y, \eta) \in \text{epi}(f)$  platí

$$\frac{1}{\beta} \alpha^\top y + \eta \geq \frac{1}{\beta} \alpha^\top x + f(x).$$

Odtud pro všechna  $y \in \text{Dom}(f)$  platí

$$f(y) - f(x) \geq -\frac{1}{\beta} \alpha^\top (y - x).$$

Našli jsme  $-\frac{1}{\beta} \alpha \in \partial f(x)$ . Tím je věta dokázána.

Q.E.D.

Pro spojitou funkci dostaváme novou charakterizaci konvexní funkce.

**Věta 3.8:** Nechť  $D \subset \mathbb{R}^n$  je konvexní množina a  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  je spojitá funkce. Pak  $f$  je konvexní funkce tehdy a jen tehdy, když  $\partial f(x) \neq \emptyset$  pro každé  $x \in \text{rint}(D)$ .

**Důkaz:** Podle věty 3.7 je podmínka pro konvexní funkci splněna. Stačí proto ukázat pouze opačnou implikaci.

1. Vezměme  $x, y \in \text{rint}(D)$  a  $0 < \lambda < 1$ .

Potom také  $z = \lambda x + (1 - \lambda)y \in \text{rint}(D)$ , neboť  $D$  je konvexní množina.

Vezměme  $\alpha \in \partial f(z)$ , které podle podmínky existuje.

Z definice subgradientu platí

$$\begin{aligned} f(x) - f(z) &\geq \alpha^\top (x - z), \\ f(y) - f(z) &\geq \alpha^\top (y - z). \end{aligned}$$

Odtud

$$\lambda(f(x) - f(z)) + (1 - \lambda)(f(y) - f(z)) \geq \lambda\alpha^\top (x - z) + (1 - \lambda)\alpha^\top (y - z).$$

Úpravou výrazů dostaneme

$$\lambda f(x) + (1 - \lambda)f(y) - f(z) \geq \alpha^\top (\lambda x + (1 - \lambda)y - z) = 0.$$

Ukázali jsme, že

$$\lambda f(x) + (1 - \lambda)f(y) \geq f(\lambda x + (1 - \lambda)y).$$

2. Vezměme  $x, y \in D$  a  $0 < \lambda < 1$ .

Podle lemmatu 1.14 je  $D \subset \text{clo}(\text{rint}(D))$ .

Existují proto posloupnosti  $x_k, y_k \in \text{rint}(D)$  takové, že  $x_k \rightarrow x$  a  $y_k \rightarrow y$ .

Víme již, že pro každé  $k \in \mathbb{N}$  platí

$$\lambda f(x_k) + (1 - \lambda)f(y_k) \geq f(\lambda x_k + (1 - \lambda)y_k).$$

Limitním přechodem a s využitím spojitosti funkce  $f$  na  $D$  dostaváme

$$\lambda f(x) + (1 - \lambda)f(y) \geq f(\lambda x + (1 - \lambda)y).$$

Funkce  $f$  je tedy konvexní.

Q.E.D.

Věty 3.3 a 3.4 řeší plně problém oddělitelnosti bodu a konvexní množiny. Dále se budeme zabývat oddělitelností dvou konvexních množin. Uvědomme si, že v principu existují dvě možnosti, jak mohou být dvě množiny odděleny nadrovinou.

**Definice 3.9** Nechť  $A, B \subset \mathbb{R}^n$ .

i)  $A$  a  $B$  jsou neostře oddělitelné, jestliže existuje  $\gamma \in \mathbb{R}^n$ ,  $\gamma \neq \mathbf{0}$  tak, že

$$\gamma^\top a \geq \gamma^\top b \text{ pro každé } a \in A, b \in B. \quad (3.2)$$

ii)  $A$  a  $B$  jsou ostře oddělitelné, jestliže existuje  $\gamma \in \mathbb{R}^n$ ,  $\gamma \neq \mathbf{0}$  a  $c, d \in \mathbb{R}$  tak, že

$$\gamma^\top a \geq c > d \geq \gamma^\top b \text{ pro každé } a \in A, b \in B. \quad (3.3)$$

Mezi zavedenými oddělitelnostmi je jednoduchý vztah.

**Lemma 3.10** Jsou-li dvě množiny ostře oddělitelné, pak jsou neostře oddělitelné.

**Důkaz:** Implikace je evidentní.

Q.E.D.

Ostrou i neostrou oddělitelnost lze ekvivalentně vyjádřit.

**Lemma 3.11** Množiny  $A, B \subset \mathbb{R}^n$  jsou neostře oddělitelné tehdy a jen tehdy, když existuje  $\gamma \in \mathbb{R}^n$ ,  $\gamma \neq \mathbf{0}$  tak, že

$$\inf \{\gamma^\top a : a \in A\} \geq \sup \{\gamma^\top b : b \in B\}. \quad (3.4)$$

**Důkaz:** Vlastnost (3.4) je pouze jiným zápisem (3.2).

Q.E.D.

**Lemma 3.12** Množiny  $A, B \subset \mathbb{R}^n$  jsou ostře oddělitelné tehdy a jen tehdy, když existuje  $\gamma \in \mathbb{R}^n$ ,  $\gamma \neq \mathbf{0}$  tak, že

$$\inf \{\gamma^\top a : a \in A\} > \sup \{\gamma^\top b : b \in B\}. \quad (3.5)$$

**Důkaz:** Vlastnost (3.3) evidentně implikuje (3.5).

Platí-li (3.5), pak stačí položit  $c := \inf \{\gamma^\top a : a \in A\}$ ,  $d := \sup \{\gamma^\top b : b \in B\}$  a získáme (3.3).

Q.E.D.

Oddělitelnost množin a oddělitelnost jejich konvexních obalů dopadne stejně.

**Lemma 3.13** Nechť  $A, B \subset \mathbb{R}^n$ . Pak platí:

- Množiny  $A, B$  jsou neostře oddělitelné tehdy a jen tehdy, jsou-li neostře oddělitelné  $\text{conv}(A)$ ,  $\text{conv}(B)$ .

- Množiny  $A, B$  jsou ostře oddělitelné tehdy a jen tehdy, jsou-li ostře oddělitelné  $\text{conv}(A), \text{conv}(B)$ .

**Důkaz:** Ekvivalence jsou evidentní. Stačí si pouze uvědomit, že pro každé  $\gamma \in \mathbb{R}^n$  a  $C \subset \mathbb{R}^n$  platí

$$\inf \{\gamma^\top c : c \in C\} = \inf \{\gamma^\top c : c \in \text{conv}(C)\}.$$

Q.E.D.

Pokud jsou množiny disjunktní, uzavřené konvexní a jedna z nich je kompaktní, pak je lze ostře oddělit.

**Věta 3.14 (ostrá oddělitelnost konvexních množin):** Nechť  $A \subset \mathbb{R}^n$  je uzavřená konvexní množina a  $B \subset \mathbb{R}^n$  je kompaktní konvexní množina. Když  $A \neq \emptyset, B \neq \emptyset$  a  $A \cap B = \emptyset$ , pak je lze ostře oddělit.

**Důkaz:** Položme

$$K = A - B = \{a - b : a \in A, b \in B\}.$$

1. Víme, že množina  $K$  je neprázdná a konvexní.
2.  $\mathbf{0} \notin K$ , jinak by totiž muselo být  $A \cap B \neq \emptyset$ .
3. Zbývá ukázat uzavřenosť množiny  $K$ .

Nechť  $y_i \in K, i \in \mathbb{N}$  jsou takové, že  $y_i \rightarrow \hat{y} \in \mathbb{R}^n$  při  $i \rightarrow +\infty$ .

Z definice množiny  $K$  víme, že pro každé  $i \in \mathbb{N}$  existují  $a_i \in A, b_i \in B$  takové, že  $y_i = a_i - b_i$ .

Z kompaktnosti množiny  $B$  lze vybrat podposloupnost  $i_k, k \in \mathbb{N}$  tak, aby  $b_{i_k} \rightarrow \hat{b} \in B$  při  $k \rightarrow +\infty$ .

Pak však také  $a_{i_k} = y_{i_k} + b_{i_k} \rightarrow \hat{a} = \hat{y} + \hat{b} \in \mathbb{R}^n$  při  $k \rightarrow +\infty$ . Množina  $A$  je uzavřená a proto  $\hat{a} \in A$ .

Zjistili jsme, že  $\hat{y} = \hat{a} - \hat{b} \in K$ . Tím jsme ověřili, že  $K$  je uzavřená množina.

Pro množinu  $K$  a bod  $\mathbf{0}$  jsou splněny předpoklady věty 3.3. Lze je tedy ostře oddělit.

Proto existuje  $\gamma \in \mathbb{R}^n, \gamma \neq \mathbf{0}$  tak, že  $\inf \{\gamma^\top x : x \in K\} > \gamma^\top \mathbf{0} = 0$ .

Vraťme se nyní k definici množiny  $K$ , proto platí

$$0 < \inf \{\gamma^\top x : x \in K\} = \inf \{\gamma^\top(a - b) : a \in A, b \in B\} = \inf \{\gamma^\top a : a \in A\} - \sup \{\gamma^\top b : b \in B\}.$$

Odtud  $\inf \{\gamma^\top a : a \in A\} > \sup \{\gamma^\top b : b \in B\}$ , což je podle lemmatu 3.12 ekvivalentní s ostrou oddělitelností množin  $A$  a  $B$ .

Q.E.D.

Pokud jsou množiny disjunktní a konvexní, pak je umíme oddělit pouze neostře.

**Věta 3.15 (neostrá oddělitelnost konvexních množin):** Nechť  $A, B \subset \mathbb{R}^n$  jsou konvexní množiny. Když  $A \neq \emptyset, B \neq \emptyset$  a  $\text{rint}(A) \cap \text{rint}(B) = \emptyset$ , pak je lze neostře oddělit.

**Důkaz:** Položme

$$K = A - B = \{a - b : a \in A, b \in B\}.$$

1. Množina  $K$  je evidentně neprázdná a konvexní.

2. Ukážeme, že  $\mathbf{0} \notin \text{int}(K)$ .

Předpokládejme, že  $\mathbf{0} \in \text{int}(K)$ .

Pak existuje  $\bar{x} \in A \cap B$  a  $\varepsilon > 0$  takové, že  $\mathcal{U}_\varepsilon(\mathbf{0}) \subset K$ .

Množiny jsou konvexní a neprázdné a tak existují body  $a^1 \in \text{rint}(A)$  a  $b^1 \in \text{rint}(B)$  tak, že  $\|a^1 - \bar{x}\| < \frac{\varepsilon}{2}$ ,  $\|b^1 - \bar{x}\| < \frac{\varepsilon}{2}$ .

Pak  $a^1 - b^1 \in \mathcal{U}_\varepsilon(\mathbf{0}) \subset K$  a také  $b^1 - a^1 \in \mathcal{U}_\varepsilon(\mathbf{0}) \subset K$ .

Pak existují  $a^2 \in A$  a  $b^2 \in B$  tak, že  $a^2 - b^2 = b^1 - a^1$ .

Potom však bod  $\frac{a^1+a^2}{2} = \frac{b^1+b^2}{2} \in \text{rint}(A) \cap \text{rint}(B)$ , což je spor s předpokladem, že průnik relativních vnitřků uvažovaných množin je prázdný.

Tudíž množinu  $K$  a bod  $\mathbf{0}$  lze neostře oddělit; plyne to z věty 3.3, když  $\mathbf{0} \notin \text{clo}(K)$ , případně z věty 3.4, když  $\mathbf{0} \in \partial(K)$ .

Proto existuje  $\gamma \in \mathbb{R}^n$ ,  $\gamma \neq \mathbf{0}$  tak, že  $\inf \{\gamma^\top x : x \in K\} \geq 0$ .

Vraťme se nyní k definici množiny  $K$ , proto platí

$$0 \leq \inf \{\gamma^\top x : x \in K\} = \inf \{\gamma^\top(a - b) : a \in A, b \in B\} = \inf \{\gamma^\top a : a \in A\} - \sup \{\gamma^\top b : b \in B\}.$$

Odtud  $\inf \{\gamma^\top a : a \in A\} \geq \sup \{\gamma^\top b : b \in B\}$ , což je podle lemmatu 3.11 ekvivalentní s neostrou oddělitelností množin  $A$  a  $B$ .

Q.E.D.

# Index

- funkce
  - doména, **23**
  - epigraf, **23**
  - hypograf, **23**, 27
  - konkávní, **27**
  - konvexní, **24**
  - ryze konkávní, **27**
  - ryze konvexní, **27**
  - subdiferenciál, **32**
  - subgradient, **32**
  - vlastní, **23**
- Jensenova nerovnost, **28**, 29
- kužel, **15**
  - generovaný množinou, **16**
  - konvexní, **15**
  - konvexní polyedrický, **15**
  - s vrcholem v bodě, **15**
- množina
  - úrovňová, **27**
  - dimenze, **9**
  - konvexní, **7**
  - konvexní polyedr, **14**
  - konvexní polyedrická, **14**
  - krajní bod, **20**
  - krajní směr, **20**
  - relativní vnitřek, **10**
  - simplex, **21**
  - směr, **17**
- nadrovina
  - opěrná, **37**
- obal množiny
  - affinní, **7**
  - konvexní, **7**
  - lineární, **7**
  - nezáporný, **7**
- oddělitelnost
  - neostrá, **40**
- ostrá, **40**
- projekce bodu, **35**



# Literatura

- [1] Bazara, M.S.; Sherali, H.D.; Shetty, C.M.: *Nonlinear Programming. Theory and Algorithms.* 2nd edition, Wiley, New York, 1993.
- [2] Dupačová, J.: *Lineární programování.* SPNP, Praha, 1982.
- [3] Plesník, J.; Dupačová, J.; Vlach, M.: *Lineárne programovanie,* Alfa, Bratislava, 1990.
- [4] Habala, P.; Hájek, P.; Zizler, V.: *Introduction to Banach Spaces I-II.* MatfyzPress, Praha, 1996.
- [5] Lachout, P.: *Teorie pravděpodobnosti.* Skripta MFF UK, Praha, 1998.
- [6] Rockafellar, T.: *Convex Analysis.*, Springer-Verlag, Berlin, 1975.
- [7] Rockafellar, T.; Wets, R. J.-B.: *Variational Analysis.* Springer-Verlag, Berlin, 1998.