

na vrhu

# Optimizacijske metode

## 2. Lastnosti in rešljivost

Vladimir Batagelj

Univerza v Ljubljani  
FMF, matematika

# Kazalo

1	Podobne in enakovredne naloge	1
11	O nepraznosti množice $\text{Min}(\Phi, P)$	11

## Podobne in enakovredne naloge

Imejmo optimizacijski nalogi  $(\Phi, P, \text{Min})$  in  $(\Psi, Q, \text{Min})$  ter relacijo  $\tau \subseteq \Phi \times \Psi$ , ki zadošča pogoju:

$$\text{CS. } \forall x \in \text{Min}(\Phi, P) : \tau(x) \neq \emptyset$$

Potem je relacija  $\tau$ :

- *omejevalna* ali *lokalizator*, če velja:

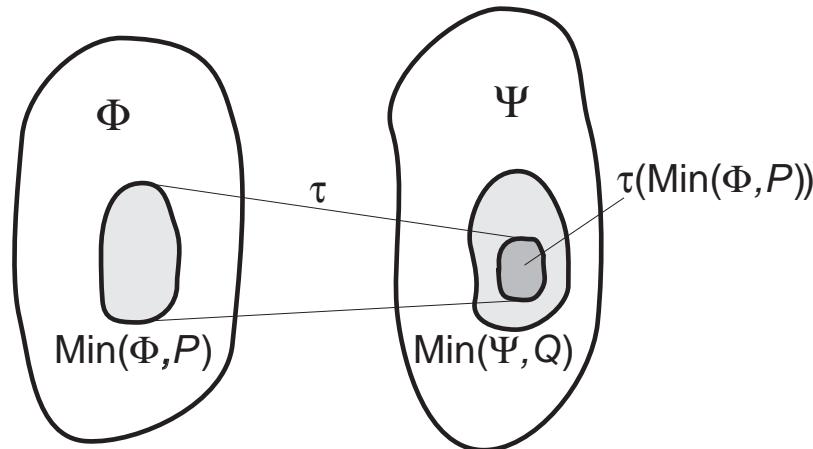
$$\text{Min}(\Psi, Q) \subseteq \tau(\text{Min}(\Phi, P))$$

- *izbiralna* ali *selektor*, če velja:

$$\tau(\text{Min}(\Phi, P)) \subseteq \text{Min}(\Psi, Q)$$

- *prevajalna* ali *translator*, če velja:

$$\tau(\text{Min}(\Phi, P)) = \text{Min}(\Psi, Q).$$



## ... Podobne in enakovredne naloge

Opomba: Določeno povezanost med nalogama bi si zagotovili že z nekoliko šibkejšo zahtevo:

$$\text{CW. } \text{Min}(\Phi, P) \neq \emptyset \Rightarrow \tau(\text{Min}(\Phi, P)) \neq \emptyset$$

Očitno iz veljavnosti pogoja CS izhaja veljavnost pogoja CW. Strožjo zahtevo CS smo privzeli, ker za selektorje zahteva CW še ne zagotavlja veljavnosti naslednje trditve:

**IZREK 1** *Pri kompoziciji dveh lokalizatorjev/selektorjev/translatorjev se tip relacije ohranja.*

Produkt relacij ohranja vrsto zveze.

## Pojem podobnih in enakovrednih nalog

Definirajmo: Nalogi  $(\Phi, P, \text{Min})$  in  $(\Psi, Q, \text{Min})$  sta si *podobni*, kar zapišemo

$$(\Phi, P, \text{Min}) \sim (\Psi, Q, \text{Min})$$

natanko takrat, ko zanju obstajata selektorja  $\tau \subseteq \Phi \times \Psi$  in  $\vartheta \subseteq \Psi \times \Phi$ . če pa sta relaciji  $\tau$  in  $\vartheta$  translatorja, sta nalogi *enakovredni*, kar zapišemo

$$(\Phi, P, \text{Min}) \approx (\Psi, Q, \text{Min})$$

Podobnost in enakovrednost razširimo na naloge maksimizacije s predpisoma:

$$(\Phi, P, \text{Max}) \sim (\Phi, -P, \text{Min})$$

in

$$(\Phi, P, \text{Max}) \approx (\Phi, -P, \text{Min}).$$

Iz izreka izhaja, da sta  $\sim$  in  $\approx$  ekvivalenčni relaciji. Poleg tega je  $\approx \subseteq \sim$ .

## Lastnosti podobnih in enakovrednih nalog

Prva ugotovitev, ki jo lahko povemo o enakovrednih nalogah:

**IZREK 2** Za podobni nalogi  $(\Phi, P, \text{Min})$  in  $(\Psi, Q, \text{Min})$  velja:

$$\text{Min}(\Phi, P) = \emptyset \Leftrightarrow \text{Min}(\Psi, Q) = \emptyset$$

**Dokaz:** Predpostavimo nasprotno. Naj bo (zaradi simetrije je dovolj splošno)  $\text{Min}(\Phi, P) = \emptyset$  in  $\text{Min}(\Psi, Q) \neq \emptyset$  ter  $\vartheta \subseteq \Psi \times \Phi$  selektor. Potem je  $\vartheta(\text{Min}(\Psi, Q)) \subseteq \text{Min}(\Phi, P) = \emptyset$ ; oziroma  $\vartheta(\text{Min}(\Psi, Q)) = \emptyset$  kar pa je v protislovju s CW. Trditev je dokazana.  $\square$

Nalogi, ki zadoščata lastnosti Ext.7, sta enakovredni, saj sta relaciji:

$$\tau(x) = \begin{cases} \{x\} & x \in \Psi \\ \emptyset & x \in \Phi \setminus \Psi \end{cases} \quad \text{in} \quad \vartheta(u) = \{u\}$$

translatorja.

## ...Lastnosti podobnih in enakovrednih nalog

Označimo  $\Phi(x) = \{y \in \Phi : P(y) \leq P(x)\}$ . Tedaj iz lastnosti Ext.7' neposredno izhaja:

**IZREK 3** *Naj bo  $x \in \Phi$ . Tedaj je*

$$(\Phi, P, \text{Min}) \approx (\Phi(x), P, \text{Min})$$

**IZREK 4** *Naj bo preslikava  $\varphi : P(\Phi) \rightarrow \mathbb{R}$  strogo naraščajoča. Tedaj je  $(\Phi, P, \text{Min}) \approx (\Phi, \varphi \circ P, \text{Min})$  in  $\text{Min}(\Phi, P) = \text{Min}(\Phi, \varphi \circ P)$ .*

Primeri takih preslikav so na primer  $Q = \alpha P + \beta$ ,  $\alpha > 0$  in za  $P > 0$  še preslikave  $Q = P^2$ ,  $Q = \sqrt{P}$  in  $Q = \ln P$ .

## Podobni in enakovredni optimizacijski problemi

Optimizacijska *problema sta podobna/enakovredna*, če za vsako nalogo prvega problema obstaja podobna/ enakovredna naloga drugega problema; in obratno.

Pojem podobnih ozziroma enakovrednih problemov nam omogoča, da vpeljemo *standardne* probleme, ki jih kar se da natančno razdelamo. Pri reševanju problemov/nalog pa jih najprej poskusimo prevesti na kakega od standardnih.

## Zgled: Linearno programiranje

Za zgled si oglejmo nalogo  $(\Phi, P, \text{Min})$  kjer je

$$\Phi = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax = b, A \in \mathbb{R}^{m \times n}, b \in \mathbb{R}^m\}$$

in  $P(x) = c^T |x|$ ,  $c, |x| \in \mathbb{R}^n$ ,  $c > 0$ ; in smo z  $|x|$  označili vektor s komponentami  $|x|_i = |x_i|$ .

Vpeljimo še vektorja  $x^+$  in  $x^-$  s komponentami

$$x_i^+ = \max(0, x_i) \quad \text{in} \quad x_i^- = \max(0, -x_i)$$

Zanju velja  $x^+, x^- \geq 0$  in  $x^+ x^- = 0$  ter naprej, kar je za nas posebej zanimivo

$$x = x^+ - x^- \quad \text{in} \quad |x| = x^+ + x^-$$

Vstavimo to v  $P(x)$ .

## ...Zgled: Linearno programiranje

Dobimo

$$P(x) = c^T |x| = c^T x^+ + c^T x^-$$

oziroma, če postavimo  $y = \begin{bmatrix} x^+ \\ x^- \end{bmatrix}$  in  $q = \begin{bmatrix} c \\ c \end{bmatrix}$ , lahko zapišemo  $P(x) = q^T y = Q(y)$ .

Ker sta  $x^+, x^- \geq 0$ , je tudi  $y \geq 0$ .

Poskusimo izraziti z  $y$  še pogoj iz opisa množice  $\Phi$ :

$$b = Ax = Ax^+ - Ax^-$$

če postavimo  $B = [A, -A]$ , lahko zapišemo  $b = By$  in definiramo

$$\Psi = \{y \in \mathbb{R}^{2n} : By = b, y \geq 0\}$$

Tako smo dobili nalogu  $(\Psi, Q, \text{Min})$ , ki sodi med naloge linearnega programiranja.

## ...Zgled: Linearno programiranje

Zato, da bi lahko vzpostavili zvezo med obema nalogama, bi morala vsaj kakšna minimalna rešitev naloge  $(\Psi, Q, \text{Min})$  imeti obliko

$$y = [y^{+T}, y^{-T}]$$

kar pa ni samo po sebi umevno. K sreči je temu vselej tako.

Naj bo  $w$  minimalna rešitev naloge  $(\Psi, Q, \text{Min})$ . Z  $v$  označimo vektor s komponentami

$$v_i = v_{i+n} = \min(w_i, w_{i+n})$$

Ker je  $w \geq 0$ , je tudi  $v \geq 0$ . Postavimo sedaj  $z = w - v$ . Iz definicije vektorja  $v$  je očitno, da je  $z \geq 0$ ; pokažimo še, da je  $Bz = b$ :

$$Bz = B(w - v) = Bw - [A, -A] \begin{bmatrix} v' \\ v' \end{bmatrix} = Bw = b$$

## ...Zgled: Linearno programiranje

Torej je  $z \in \Psi$ . Poglejmo sedaj  $Q(z)$

$$Q(z) = q^T z = q^T w - q^T v = Q(w) - q^T v$$

Ker je  $w$  minimum je to mogoče le, če je  $q^T v = 0$ ; od tu pa zaradi  $c > 0 (\Rightarrow q > 0)$  in  $v \geq 0$  sledi  $v = 0$  in dalje

$$w_i w_{i+n} = \min(w_i, w_{i+n}) \cdot \max(w_i, w_{i+n}) = 0$$

Torej je  $w$  res željene oblike. To pa pomeni, da je

$$(\Phi, P, \text{Min}) \approx (\Psi, Q, \text{Min})$$

pri čemer sta

$$\tau : x \rightarrow \begin{bmatrix} x^+ \\ x^- \end{bmatrix} \quad \text{in} \quad \vartheta : \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} \rightarrow y_1 - y_2$$

## O nepraznosti množice $\text{Min}(\Phi, P)$

O obstaju globalnih minimumov – *rešljivosti optimizacijskih nalog* v splošnem ni mogoče veliko povedati. Očitno je množica  $\text{Min}(\Phi, P)$  neprazna, če je množica  $\Phi$  končna in neprazna.

V tem primeru lahko množico  $\text{Min}(\Phi, P)$ , vsaj teoretično, določimo s *polnim preborom* množice dopustnih rešitev  $\Phi$ :

$P_{opt} := \infty;$

**forall**  $x \in \Phi$  **do**

$Px := P(x);$

**if**  $Px < P_{opt}$  **then**

$P_{opt} := Px; Min := \{x\}$

**elseif**  $Px = P_{opt}$  **then**

$Min := Min \cup \{x\}$

**endif**

**endfor**

## Najkrajše poti

Za diskretno optimizacijsko nalogo z neskončno množico dopustnih rešitev  $\Phi$  lahko pogosto z uporabo lastnosti Ext.7 določimo enakovredno nalogu s končno množico dopustnih rešitev in s tem pokažemo njeni rešljivosti.

Naj bo  $G = (V, A)$  končen graf in  $d : A \rightarrow \mathbb{R}^+$  dolžina povezav.

*Naloga o najkrajših poteh* iz točke  $u$  v točko  $v$  grafa  $G$  imenujemo nalogo  $(\Phi, P, \text{Min})$ , kjer je

$$\Phi = \{\sigma : \sigma \text{ je sprehod iz } u \text{ v } v \text{ po } G\}$$

in, za sprehod  $\sigma = (u, a_1, v_1, a_2, v_2, \dots, v_{n-1}, a_n, v)$

$$P(\sigma) = \sum_{a \in \sigma} d(a)$$

Množica dopustnih rešitev  $\Phi$  je neprazna natanko takrat, ko je točka  $v$  dosegljiva iz točke  $u$  po grafu  $G$ .

## ...Najkrajše poti

Pokažimo, da za vsak neosnoven sprehod  $\sigma \in \Phi$  obstaja osnoven sprehod (pot)  $\sigma_0 \in \Phi$ , za katerega je  $P(\sigma_0) < P(\sigma)$ .

Če sprehod  $\sigma$  ni osnoven, se v njem neka točka ponovi  $v_i = v_j$ ,  $i < j$ . Označimo  $\sigma_z = (u, a_1, \dots, v_i)$ ,  $\sigma_s = (v_i, a_{i+1}, \dots, v_j)$  in  $\sigma_k = (v_j, a_{j+1}, \dots, v)$ . Tedaj je  $\sigma = \sigma_z \sigma_s \sigma_k$  in je sprehod iz  $u$  v  $v$  tudi  $\sigma' = \sigma_z \sigma_k$ . Velja še

$$P(\sigma) = P(\sigma_z) + P(\sigma_s) + P(\sigma_k) > P(\sigma_z) + P(\sigma_k) = P(\sigma')$$

Če je  $\sigma'$  pot, je trditev dokazana; sicer postopek ponovimo. Na ta način, zaradi končnosti sprehoda  $\sigma$ , v končno korakih pridemo do iskane poti  $\sigma_0$ . Torej množica

$$\Psi = \{\sigma : \sigma \text{ je pot iz } u \text{ v } v \text{ po } G\}$$

zadošča pogojem iz lastnosti Ext.7. Množica  $\Psi$  je končna.

## Bolzano-Weierstrassov izrek

**IZREK 5** *Naj bo  $P$  zvezna funkcija na kompaktni (zaprta in omejena) množici  $\Phi$ , tedaj je  $\text{Min}(\Phi, P) \neq \emptyset$ .*

**Dokaz:** Naj bo  $m = \min(\Phi, P)$ . Tedaj obstaja zaporedje  $(x_k : k \in \mathbb{N})$ , tako da  $P(x_k) \rightarrow m$ . Ker je  $\Phi$  kompaktna množica, obstaja  $K \subseteq \mathbb{N}$  tako da  $x_i \rightarrow x^* \in \Phi$  za  $i \in K$  in velja

$$m = \lim_{k \rightarrow \infty} P(x_k) = \lim_{i \rightarrow \infty, i \in K} P(x_i) = P(x^*)$$

Ker je  $P(x^*) > -\infty$ , je tudi  $\min(\Phi, P) > -\infty$  in  $\forall x \in \Phi : P(x) \geq P(x^*)$ ; kar pomeni  $x^* \in \text{Min}(\Phi, P)$ . □

## ... Bolzano-Weierstrassov izrek

Večkrat nam pride prav tudi naslednja posledica Bolzano-Weierstrassovega izreka:

**IZREK 6** *Naj bo  $\Phi$  zaprta množica,  $P : \Phi \rightarrow \mathbb{R}$  zvezna funkcija in naj bo za nek  $x \in \Phi$  množica  $\Phi(x) = \{y \in \Phi : P(y) \leq P(x)\}$  omejena. Tedaj je  $\text{Min}(\Phi, P) \neq \emptyset$ .*

Primer uporabe: Vsak polinom sode stopnje s pozitivnim vodilnim koeficientom ima vsaj en minimum.

## Kotlaste funkcije

Večkrat lahko množico dopustnih rešitev  $\Phi$  skrčimo na naslednji način. Recimo, da znamo vsaki rešitvi  $x \in \Omega$  pripisati njeno *velikost*  $m(x)$ ,  $m : \Omega \rightarrow \mathbb{R}_0^+$ . Pravimo, da je kriterijska funkcija *kotlasta*, če zanjo velja

$$\exists x_0 \in \Phi \exists c > 0 \forall x \in \Phi : (m(x) > c \Rightarrow P(x) > P(x_0))$$

Iz lastnosti Ext.7' neposredno izhaja

**IZREK 7** *Naj bo kriterijska funkcija  $P$  naloge  $(\Phi, P, \text{Min})$  kotlasta in*

$$\Psi = \{x \in \Phi : m(x) \leq c\}$$

*tedaj je  $(\Phi, P, \text{Min}) \approx (\Psi, P, \text{Min})$ .*

## ... Kotlaste funkcije

Poseben razred kotlastih funkcij dobimo takole. Naj za nalogo  $(\Phi, P, \text{Min})$  velja

- a.  $\forall c \in \mathbb{R}^+ \exists x \in \Phi : m(x) > c$
- b.  $m(x) \rightarrow \infty \Rightarrow P(x) \rightarrow \infty$

Tedaj je funkcija  $P$  kotlasta.

Uporabimo to za nalogo  $(\mathbb{R}^2, P, \text{Min})$ , kjer je

$$P(x, y) = x^4 + y^4 - 3xy$$

Postavimo  $m((x, y)) = \max(|x|, |y|)$ . Lastnost a je izpolnjena, iz

$$P(x, y) = (x^4 + y^4)\left(1 - \frac{3xy}{x^4 + y^4}\right), \quad x^2 + y^2 > 0$$

pa izhaja še veljavnost lastnosti b. Ker je množica  $\Psi = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : |x|, |y| \leq c\}$  kompaktna in  $P$  zvezna, je po izreku 5  $\text{Min}(\mathbb{R}^2, P) \neq \emptyset$ .