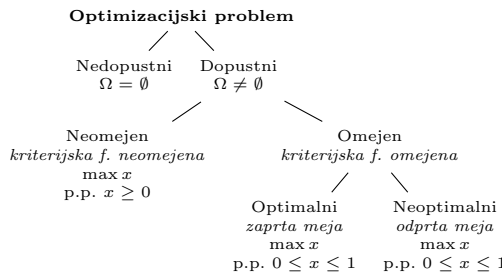


## Optimizacijske naloge

Optimizacijska naloga je  $(\Omega, f, \max/\min/\sup/\inf, )$  kjer je:

- $\Omega$  množica dopustnih rešitev
- $f: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  kriterijska funkcija

$x^* \in \Omega$  je *optimalna* rešitev problema  $(\Omega, f, \max)$ , če velja  $\forall x \in \Omega: f(x) \leq f(x^*)$



## Linearno programiranje

$(\Omega, f, \min/\max)$  je linearni porgram, če je  $\Omega$  podana z linearnimi enakostmi in neenakostmi  $(\leq, \geq)$  in je  $f$  linearna.

### Standardna oblika linearnega pograma

Linearni porgram je v *standardni* obliki, če iščemo  $\max$  in so vsi pogoji neenakosti  $\leq$  in so vse spremenljivke nenegativne.

$$\begin{array}{ll} \max & c_1x_1 + \dots + c_nx_n \\ \text{p.p.} & a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n \leq b_1 \\ & \vdots \\ & a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n \leq b_m \\ & x_1, \dots, x_n \geq 0 \end{array}$$

To lahko zapišemo v matrični obliki:

$$c = [c_1 \dots c_n]^T \quad b = [b_1 \dots b_m]^T \quad x = [x_1 \dots x_n]^T$$

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{m \times n} \quad \max_{\text{p.p.}} \quad \begin{array}{l} c^T x \\ Ax \leq b \\ x \geq 0 \end{array}$$

Vsak linearen program lahko zapišemo v standardni obliki.

Vse dele linearnega programa lahko preoblikujemo tako, da bodo v standardni obliki:

$$\begin{array}{l} \min f(x) \rightsquigarrow \max(-f(x)) \\ f(x) \geq b \rightsquigarrow -f(x) \leq -b \\ f(x) = b \rightsquigarrow f(x) \leq b \wedge f(x) \geq b \\ x_i \leq 0 \rightsquigarrow x_i = -x'_i \\ x_i \geq 0 \rightsquigarrow x_i = x'_i - x''_i \wedge x'_i, x''_i \geq 0 \end{array}$$

### Konveksne množice

Množica  $A \subseteq \mathbb{R}^n$  je *konveksna*, če velja:

$$\forall x, y \in A \quad \forall \lambda \in [0, 1]: (1 - \lambda)x + \lambda y \in A$$

*Daljica med poljubnima točkama iz A mora biti vsebovana v A.*

Množica **ni** konveksna, če

$$\exists x, y \in A \quad \exists \lambda \in [0, 1]: (1 - \lambda)x + \lambda y \notin A$$

**Afina kombinacija:**

$$\alpha_1x_1 + \dots + \alpha_nx_n \quad \alpha_1 + \dots + \alpha_n = 1$$

**Konveksna kombinacija:**

$$\alpha_1x_1 + \dots + \alpha_nx_n$$

$$\alpha_1 + \dots + \alpha_n = 1 \quad \alpha_1 + \dots + \alpha_n \geq 0$$

*Afin podprostor* ( = zaprt za affine kokbinacije = premaknjen linearen prostor) je *konveksen*.

Presek konveksnih množic  $A_i, \forall i \in I$  je konveksen.

Unija kokneksnih množic pa ni nujno konveksna.

### Grafično reševanje linearnih programov

Za linearne programe z dvema spremenljivkama lahko narišemo območje, ki ga določajo pogoji. Nato izračunamo gradient kriterijske funkcije in premikamo v smeri gradienta proti točki, ki je v preseku polporostorov pogojev in čim dlje od izhodišča.

### Simpleksna metoda

Linearni program zapišemo v standardni obliki. Če je kak  $b_i < 0$ , moramo uporabiti **dvofazno simpleksno metodo**, sicer nadaljujemo.

Linearni porgram zapišemo v *prvi* slovar.

$$\begin{array}{c} \text{1. slovar} \\ \hline x_{n+1} = b_1 - a_{11}x_1 - \dots - a_{1n}x_n \\ \vdots \\ x_{n+m} = b_m - a_{m1}x_1 - \dots - a_{mn}x_n \\ \hline z = c_1x_1 + \dots + c_nx_n \end{array}$$

Vse spremenljivke  $x_1, \dots, x_{n+m}$  so nenegativne.

Spremenljivke na levi so **bazne**, na desni pa **nebazne**.

$$\begin{array}{cccc} x_1, \dots, x_n & \dots & \text{prvotne spremenljivke} \\ x_{n+1}, \dots, x_{n+m} & \dots & \text{dopolnilne spremenljivke} \end{array}$$

Slovar je **dopusten**, če so vse konstante (čelni brez  $x$ ) na desni nenegativne.

Če je slovar dopusten, ima *bazno* dopustno rešitev: vse *nebazne* spremenljivke so 0 in kriterijska funkcija je tedaj  $z = 0$ .

- Določimo:

- vstopno spremenljivko:** izberem spremenljivko, ki ima v kriterijski funkciji pozitiven koeficient.
- pivotno vrstico:** enakost, ki povečanje vstopne spremenljivke najbolj omejuje. Če ni omejena, je problem **neomejen** in končamo.
- izstopno spremenljivko:** bazna spremenljivka v pivotni vrstici

- Iz pivotne vrstice izrazimo vstopno spremenljivko in pivotno vrstico zamenjamo z izražavo (vstopna spremenljivka gre v bazo na levo stran).
- V ostalih vrsticah in kriterijski funkciji vstopno spremenljivko nadomestimo z zgornjo izražavo.
- Dobimo naslednji slovar. Postopek ponavljamo dokler niso vsi koeficienti v kriterijski funkciji negativni ali enaki 0.

Iz zadnjega slovarja razberemo optimalne rešitve: spremenljivke, ki imajo v kriterijski funkciji negativen koeficient imajo vrednost 0, ostale pa lahko spreminjamo glede na omejitve.

### Dvofazna simpleksna metoda

Če je  $b \not\geq 0$ , uporabimo dvofazno simpleksno metodo.

### Prva faza

Konstruiramo pomožni problem. V vsaki neenakosti  $b_i$  prištejemo  $x_0$ . Kriterijsko funkcijo pa spremenimo v  $\max -x_0$ .

Iz pomožnega problema zapišemo 1. slovar.

$$\begin{array}{c} x_{n+1} = b_1 + x_0 - a_{11}x_1 - \dots - a_{1n}x_n \\ \vdots \\ x_{n+m} = b_m + x_0 - a_{m1}x_1 - \dots - a_{mn}x_n \\ \hline w = -x_0 \end{array}$$

Za vstopno spremenljivko izberemo  $x_0$  za pivotno vrstico pa tisto v kateri je  $b_i$  najmanjši. Nato nadaljujemo z običajno simpleksno metodo.

Nadaljujemo z navadno simpleksno metodo in upoštevamo pravilo:  $x_0$  ima prednost med kandidati za izstopno spremenljivko.

Če  $w^* < 0$ , prvotni problem ni dopusten, sicer nadaljujemo z drugo fazo.

### Druga faza

Iz zadnjega slovarja pomežnega problem izbrisemo  $x_0$  in kriterijsko funkcijo originalnega programa izrazimo z nebaznimi spremenljivkami. Nadaljujemo z običajno simpleksno metodo.

## Dualnost pri linearnem programiranju

Vsak linearni program  $P$  ima dualno obliko  $P'$ :

$$\begin{array}{ll} \max & c^T x \\ \text{p.p.} & Ax \leq b \\ & x \geq 0 \end{array} \quad \implies \quad \begin{array}{ll} \min & b^T y \\ \text{p.p.} & A^T y \geq c \\ & y \geq 0 \end{array}$$
$$P'' = P$$

### Šibki izrek o dualnosti - ŠID

$$x \text{ dopustna rešitev za } P, y \text{ dopustna rešitev za } P' \implies c^T x \leq b^T y$$

$$x \text{ dopustna za } P, y \text{ dopustna za } P' \text{ in } c^T x = b^T y \implies x \text{ optimalna rešitev } P, y \text{ optimalna rešitev } P'$$

### Krepki izrek o dualnosti - KID

$$x^* \text{ optimalna rešitev } P \implies \text{optimalna rešitev } P' \text{ in } c^T x^* = b^T y^*$$

Linearni program in njegov dual sta lahko:

	nedopusten	neomejen	optimalen
nedopusten	✓	✓	//KID
neomejen	✓	//ŠID	//ŠID, KID
optimalen	//KID	//ŠID, KID	✓

### Dualno dopolnjevanje

Naj bo  $x$  dopustna za  $P$  in  $y$  dopustna za  $P'$  tedaj je:  $x$  optimalna za  $P$  in  $y$  optimalna za  $P' \iff$

$$\begin{array}{ll} \forall i = 1, \dots, m: & \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j = b_i \quad \text{ali} \quad y_i = 0 \\ \forall j = 1, \dots, n: & x_j = 0 \quad \text{ali} \quad \sum_{i=1}^m a_{ij}y_i = c_j \end{array}$$

**Ekvivalentno:**  $x$  optimalna za  $P$ ,  $y$  optimalna za  $P' \iff$

$$\begin{array}{l} \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j < b_i \implies y_i = 0 \quad \forall i \\ \text{in} \\ x_j > 0 \implies \sum_{i=1}^m a_{ij}y_i = c_j \quad \forall j \end{array}$$

### Uporaba izreka o dualnem dopolnjevanju

Želimo dokazati, da je  $x^*$  optimalna rešitev linearnega programa  $P$ .

- Preverimo, da je  $x^*$  dopustna rešitev.
- Če je kakšna neenakost pri pogojih  $P$  izpolnjena s strogo neenakostjo, je pripadajoča dualna spremenljivka  $y_i^* = 0$ .
- Če je kaka  $x_j^* > 0$ , je pripadajoča dualna neenakost v  $P'$  izpolnjena z enakostjo:

- $$\sum_{i=1}^n a_{ij}y_i = c_j$$
- Vzamemo enačbe iz 3. koraka in upoštevamo, da so nekateri  $y$  iz 2. koraka enaki 0. Rešimo dobljeni sistem (če ni rešljiv,  $x^*$  ni optimalna).
  - Preverimo ali je dobljena rešitev  $y^*$  dopustna. Če je, sta  $x^*$  in  $y^*$  optimalni.

### Dual splošnega problema

Splošna oblika linearnega programa je manj stroga standardna oblika. Dovolimo, da so pogoji postavljeni z  $\leq$  lahko pa tudi  $=$ . Poleg tega dovolimo, da nekatere spremenljivke niso omejene z  $x_j \geq 0$ .

Program v splošni obliki izgleda takole:

$$\begin{array}{ll} \max & \sum_{j=1}^n c_j x_j \\ \text{p.p.} & \sum_{j=1}^{n'} a_{ij} x_i \leq b_i \quad \forall i = 1, \dots, m' \\ & \sum_{j=1}^m a_{ij} x_i = b_i \quad \forall i = m' + 1, \dots, m \\ & x_i \geq 0 \quad \forall i = 1, \dots, n' \end{array}$$
$$\begin{array}{ll} \min & \sum_{i=1}^m b_i y_i \\ \text{p.p.} & \sum_{i=1}^{m'} a_{ij} y_i \leq c_j \quad \forall j = 1, \dots, n' \\ & \sum_{i=1}^m a_{ij} y_i = c_j \quad \forall j = n' + 1, \dots, n \\ & y_i \geq 0 \quad \forall i = 1, \dots, m' \end{array}$$

$$\begin{array}{ll} \text{enakost} & \overset{\text{dual}}{\iff} \text{poljubna spremenljivka} \\ \text{neenakost} & \overset{\text{dual}}{\iff} \text{nenegativna spremenljivka} \end{array}$$

### Dualno dopolnjevanje splošnega problema

$x$  dopustna za  $P$   
 $y$  dopustna za  $P'$   
 $x$  optimalna za  $P$  in  $y$  optimalna za  $P' \iff$

$$\begin{array}{ll} \forall i = 1, \dots, m': & \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j = b_i \quad \text{ali} \quad y_i = 0 \\ \forall j = 1, \dots, n': & x_j = 0 \quad \text{ali} \quad \sum_{i=1}^m a_{ij}y_i = c_j \end{array}$$

## Ekonomski pomen dualnih spremenljivk

Naj bo  $P$  linearni program,  $\exists$  neizrojena optimalna rešitev (v zadnjem slovarju so vse konstante  $> 0$ ). Potem  $\exists \varepsilon > 0$ , da velja

$$\Delta z^* = \sum_{i=1}^m y_i^* \Delta b_i$$

kjer je  $y^*$  optimalna rešitev duala,  $\Delta z^*$  sprememba optimalne vrednosti,  $\Delta b_i$  pa sprememba dense strani pogojev in  $|\Delta b_i| < \varepsilon$ .

Torej če desni strani pogojev v  $P$  prištejemo dovolj majhen  $\Delta b$ , se optimalna vrednost  $z^*$  programa  $P$  spremeni za  $\Delta z^* = \Delta b^T y^*$ .

$y^*$  nam tedaj da “tržno ceno” dobrin. Če želimo povečati dobrino  $b_i$ , se nam dobiček poveča za  $b_i y_i^*$ . Torej za enoto dobrine  $i$  ne smemo plačati več kot  $y_i^*$ .

## Matrične igre

Igro igrata 2 igralca. Prvi ima  $n$ , drugi pa  $m$  strategij.

**Plačilna matrika**  $A$  ima  $n$  vrstic in  $m$  stolpcev. Celica v  $i$ . vrstici in  $j$ . stolpcu predstavlja znesek, ki ga drugi plača prvemu, če prvi izbere strategijo  $i$ , drugi pa  $j$ . (Če je vrednost negativna, privi plača drugemu.)

Igralca igrata po principu najmanjšega tveganja: izbereta strategijo pri kateri v najslabšem primeru izgubita čim manj.

- igralec:  $\max_i \min_j a_{ij} =: M_1$
- igralec:  $\min_j \max_i a_{ij} =: M_2$

$$M_1 \leq M_2$$

$(i_0, j_0)$  je **sedlo** plačilne matrike  $A$ , če je  $a_{i_0 j_0}$  najmanjši v svoji vrstici in največji v svojem stolpcu.

$$A \text{ ima sedlo} \iff M_1 = M_2 = a_{i_0 j_0}$$

Če ima  $A$  sedlo, je  $i_0$  optimalna strategija za prvega,  $j_0$  pa za drugega igralca. V tem primeru je  $(i_0, j_0)$  *Nashevo ravnovesje* in nobenemu igralcu se ne splača spremeniti strategije.

### Mešana strategija

Igralca svoje strategije izbirata naključno z verjetnostjo  $x_i$  oziroma  $y_j$ .

$$\begin{array}{lll} x = (x_1, \dots, x_n) & x_1 \geq 0 & x_1 + \dots + x_n = 1 \\ y = (y_1, \dots, y_n) & y_1 \geq 0 & y_1 + \dots + y_m = 1 \end{array}$$

**Matematično upanje** je povprečno izplačilo, če bi igralca igrala veliko iger. Vsako celico v plačilni matriki pomnožimo z verjetnostjo, da bo prišlo do tega izida, in vrednosti seštejemo.

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_{ij} x_i y_j = \sum_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^m a_{ij} y_j \right) x_i = x^T A y$$

Če 1. igralec igra z neko mešano strategijo  $x$ , je

$$\min_y x^T A y = \min_{j=1, \dots, m} \sum_{i=1}^n a_{ij} x_i$$

To pomeni, da se 2. igralec lahko na mešano strategijo optimalno brani z neko **čisto strategijo**  $y = (0, \dots, 1, \dots, 0)$ .

## Iskanje optimalne strategije

Upoštevajoč, da se na mešano strategijo nasprotnik lahko brani z čisto strategijo, dobimo optimizacijska problema.

$$1. \text{ igralec išče} \quad \max_x \min_y x^T A y = \max_x \min_{j=1, \dots, m} \sum_{i=1}^n a_{ij} x_i$$

$$2. \text{ igralec išče} \quad \min_y \max_x x^T A y = \min_y \max_{i=1, \dots, n} \sum_{j=1}^m a_{ij} y_j$$

Problema zapišemo kot linerana programa.

1. *igralec:*

$$\begin{array}{ll} \max & s \\ \text{p.p.} & - \sum_{i=1}^n a_{ij} x_i + s \leq 0 \quad \forall j = 1, \dots, m \\ & \sum_{i=1}^n x_i = 1 \\ & x_i \geq 0 \quad \forall i = 1, \dots, n \end{array}$$

2. *igralec:*

$$\begin{array}{ll} \min & t \\ \text{p.p.} & - \sum_{j=1}^m a_{ij} y_j + t \geq 0 \quad \forall i = 1, \dots, n \\ & \sum_{j=1}^m y_j = 1 \\ & y_j \geq 0 \quad \forall j = 1, \dots, m \end{array}$$

Opazimo, da sta si linearna programa dualna. Oba problema sta optimalna in imata enako optimalno vrednost. To je **vrednost/strateško sedlo** igre.

Strategiji  $x^*$  in  $y^*$  sta optimalni  $\iff$  sta dopustni in velja

$$\min_j \sum_{i=0}^n a_{ij} x_i^* = \max_i \sum_{j=1}^m a_{ij} y_j^*$$

Igra je **poštena**  $\iff$  ima vrednost 0.

Igra je **simetrična**, če je  $A = -A^T$ . Tedaj ima vrednost 0 in je poštena.

### Poenostavljanje plačilne matrike

Vektor  $x$  **dominira**  $x'$ , če je  $\forall i : x_i \geq x'_i$ .

Če  $i$ . vrstica dominira  $i'$ . vrstico v plačilni matriki, lahko  $i'$ . vrstico odstranimo. Če  $j$ . stolec dominira  $j'$ . stolec v plačilni matriki, lahko  $j$ . stolec odstranimo.

S tem ne spremenimo optimalne vrednosti.

## Problem razvoza

Imamo usmerjen graf  $G = (V, E)$ .  $G$  je povezan kot neusmerjen graf.

$$\begin{array}{lll} b_v & \dots & \text{poraba—proizvodnja v vozlišču } v \in V \\ c_e & \dots & \text{cena povezave } e \in E \\ x_e & \dots & \text{količina razvoza na povezavi } e \in E \end{array}$$

Poraba mora biti enako velika kot proizvodnja.

$$\sum_{v \in V} b_v = 0$$

Rešitev problema je vrednost razvoza za vsako povezavo  $x_e$ . Da je rešitev dopustna mora veljati

$$\forall e \in E : x_e \geq 0$$
$$\forall v \in V : \sum_{\text{konec}(e)=v} x_e - \sum_{\text{začetek}(e)=v} x_e = b_v$$

Kriterijska funkcija je vsota cen, ki jih bomo plačali za razvoj. Seveda jo želimo minimizirati.

$$\sum_{e \in E} c_e x_e = c^T x$$

Za problem razvoza lahko zapišemo linearni program in njegov dual.

$$\begin{array}{ll} \min & c^T x \\ \text{p.p.} & Ax = b \\ & x \geq 0 \end{array} \qquad \begin{array}{ll} \max & b^T y \\ \text{p.p.} & A^T y \leq c \end{array}$$

Kjer je  $A$  incidenčna matrika

$$A = [a_{ve}]_{\substack{v \in V \\ e \in E}} \qquad a_{ve} = \begin{cases} 1 & \text{konec}(e) = v \\ -1 & \text{začetek}(e) = v \\ 0 & \text{sicer} \end{cases}$$

$$\text{Rešitvi } x \text{ in } y \text{ optimalni} \iff \forall ij \in E : x_{ij} = 0 \quad \vee \quad y_j - y_i = c_{ij}$$

### Simpleksna metoda na omrežjih

- Poiščemo drevesno dopustno rešitev  $x$
- Rešimo  $y_i + c_{ij} = y_j$  za  $ij \in T$   
*Začnemo s poljubnim vozliščem*  $y_1 = 0$  *iz tega lahko izračunamo vrednosti za vsa ostala vozlišča tako, da se premikamo iz začetnega vozlišča in če gremo po pravi smeri, ceno razvoza povečujemo, sicer pa zmanjšujemo*  
Če je  $y_i + c_{ij} \geq y_j$  za  $\forall ij \in E \setminus T$ , je  $x$  optimalna rešitev - končamo.
- Če je  $y_i + c_{ij} < y_j$  za kak  $ij \in E \setminus T$ , je  $ij$  **vstopna povezava**. Dodamo jo v  $T$  in dobimo cikel.  
 $t = \min\{x_e : e \text{ obratna}\}$

Na premih povezavah cikla  $x$  povečamo za  $t$ , na obratnih pa pomanjšamo za  $t$ .

Povezava na kateri je minimum dosežen, je **izstopna povezava** in jo odstranimo iz drevesa. Tako dobimo novo vpeto drevo in se vrnemo na korak 2.

Metoda se lahko zacikla. Ciklanju se izognemo tako, da izberemo koren  $r \in V$  in za izstopno povezavo izberemo najbližjo  $r$ .

### Dvofazna simpleksna metoda na omrežjih

Z njo poiščemo začetno drevesno rešitev oziroma dokažemo, da ne obstaja.

Skonstruiramo pomožen problem tako, da izberemo koren  $r \in V$  in originalnemu problemu dodamo povezave za  $\forall v \in V$ :

- če je  $b_v \geq 0$ , dodamo umetno povezavo  $rv$  (če še ne obstaja), razvoj  $x_{rv} = b_v$ , cena  $c_v = 1$
- če je  $b_v < 0$ , dodamo umetno povezavo  $vr$  (če še ne obstaja), razvoj  $x_{rv} = -b_v$ , cena  $c_v = 1$

Cene originalnih povezav nastavimo na 0.

Rešimo pomožen problem razvoza. Če dobimo rešitev s ceno 0 (ne uporablja pomožnih povezav), je originalni problem dopusten in končna drevesna rešitev pomožnega problema je dopustna drevesna rešitev za prvotni problem. Če je proizvodnja večja kot poraba, problem ni rešljiv, a lahko dodamo **smetišče** z zadostno porabo in ga z brezplačnimi povezavami povežemo z vozlišči s proizvodnjo.

#### Celoštevilske rešitve

Za problem razvoza z  $b_v \in \mathbb{Z}$  velja:

- če obstaja dopustna rešitev, obstaja tudi celoštevilska dopustna rešitev
- če obstaja optimalna rešitev, obstaja tudi celoštevilska optimalna rešitev

## Königov izrek o plesnih parih

**Dvojno stohastična matrika** je matrika  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  za katero velja:

$$a_{ij} \geq 0 \qquad \forall i : \sum_{j=1}^n a_{ij} = 1 \qquad \forall j : \sum_{i=1}^m a_{ij} = 1$$

**Permutacijska matrika** je matrika  $P \in \{0, 1\}^{n \times n}$ , ki ima v vsakem stolpcu in vrstici natanko eno 1.

Naj bo  $A$  dvojno stohastična matrika, potem obstaja permutacijska matrika  $P$ , da velja  $p_{ij} > 0 \implies a_{ij} > 0$ .

#### Königov izrek o plesnih parih

Naj bo  $G$   $r$ -regularen graf, potem obstaja popolno prirejanje.

## Problem razvoza z omejitvami

Imamo usmerjen graf  $G = (V, E)$ .  $G$  je povezan kot neusmerjen graf.

$$\begin{array}{lll} b_v \in \mathbb{R} & \dots & \text{poraba—proizvodnja v vozlišču } v \in V \\ c_e \in \mathbb{R} & \dots & \text{cena povezave } e \in E \\ u_e \in [0, \infty] & \dots & \text{kapaciteta povezave } e \in E \\ x_e \in [0, u_e] & \dots & \text{količina razvoza na povezavi } e \in E \end{array}$$

Problem razvoza z omejitvami lahko zapišemo kot linearen program:

$$\begin{array}{ll} \min & c^T x \\ \text{p.p.} & Ax = b \\ & x \leq u \\ & x \geq 0 \\ x_e = 0 & \rightarrow & \text{prazna povezava} \\ x_e = u_e & \rightarrow & \text{nasičena povezava} \end{array}$$

Dopustna rešitev  $x$  je **drevesna dopustna rešitev**, če obstaja vpeto drevo  $T$ , da so vse povezave izven drevesa prazne ali nasičena.

#### Postopek reševanja

- Poiščemo začetno dopustno drevesno rešitev  $x$  z drevesom  $T$
- Izračunamo ceno razvoza  $y$  za posamezna vozlišča
- Poiščemo vstopno povezavo  $ij \notin T$ , ki ustreza:
  - prazna:  $x_{ij} = 0$ ,  $y_i + c_{ij} < y_j \implies t = \min(\{x_e : e \text{ obratna}\} \cup \{u_e - x_e : e \text{ prema}\})$  na premih povečamo za  $t$ , na obratnih pomanjšamo za  $t$
  - nasičena:  $x_{ij} = u_{ij}$ ,  $y_i + c_{ij} > y_j \implies t = \min(\{x_e : e \text{ prema}\} \cup \{u_e - x_e : e \text{ obratna}\})$  na premih pomanjšamo za  $t$ , na obratnih povečamo za  $t$

Začetno dopustno drevesno rešitev poiščemo s pomožnim problemom:

Izberemo koren  $r \in V$ . Za vsako vozlišče  $v$ :

- $b_v < 0$  (proizvodnja): Če že obstaja povezava  $vr$  z kapaciteto  $u_{rv} \geq -b_v$ , nastavimo razvoj na tej povezavi na  $b_v$ , sicer dodamo povezavo  $vr$  z kapaciteto  $\infty$  (dovolimo tudi več povezav med vozlišči).
- $b_v \geq 0$  (poraba): Če že obstaja povezava  $rv$  z kapaciteto  $u_{rv} \geq b_v$ , nastavimo razvoj na tej povezavi na  $-b_v$ , sicer dodamo povezavo  $rv$  z kapaciteto  $\infty$ .

Umetne (dodane) povezav imajo ceno 1, prvotne pa 0. Prvotni problem je dopusten  $\iff$  vrednost pomožnega problema enaka 0.