



Föreläsning: LP-Dualitet

1. Dualitet för LP på kanonisk form.
 - Dualitet, komplementaritet, och tolkningar.
2. Dualitet för allmänna LP problem
3. Dualitet för LP på standardform

Läsanvisning för OH-bilderna:

- Den geometriska tolkning av komplementaritetsvillkoren läses kursivt. Liknande tolkningar återkommer senare i kursen där det kommer att vara enklare att förstå.
- Den ekonomiska tolkningen av primal- och dualproblemet läses kursivt.

Dualitet för LP på kanonisk form

Primal

minimera $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$

$$(P) \quad \begin{aligned} \text{då } & \mathbf{A}\mathbf{x} \geq \mathbf{b} \\ & \mathbf{x} \geq 0 \end{aligned}$$

Dual

maximera $\mathbf{b}^T \mathbf{y}$

$$(D) \quad \begin{aligned} \text{då } & \mathbf{A}^T \mathbf{y} \leq \mathbf{c} \\ & \mathbf{y} \geq 0 \end{aligned}$$

Primalt tillåtet område

$$\mathcal{F}_P = \{\mathbf{x} \in \mathbf{R}^n : \mathbf{A}\mathbf{x} \geq \mathbf{b}; \mathbf{x} \geq 0\}$$

$\hat{\mathbf{x}} \in \mathcal{F}_P$ är optimal lösning om

$$\mathbf{c}^T \hat{\mathbf{x}} \leq \mathbf{c}^T \mathbf{x}, \quad \forall \mathbf{x} \in \mathcal{F}_P$$

Dualt tillåtet område

$$\mathcal{F}_D = \{\mathbf{y} \in \mathbf{R}^m : \mathbf{A}^T \mathbf{y} \leq \mathbf{c}; \mathbf{y} \geq 0\}$$

$\hat{\mathbf{y}} \in \mathcal{F}_D$ är optimal lösning om

$$\mathbf{b}^T \hat{\mathbf{y}} \geq \mathbf{b}^T \mathbf{y}, \quad \forall \mathbf{y} \in \mathcal{F}_D$$

Hur är primalen och dualen relaterade?

Betrakta följande primal och motsvarande dual

Primal

$$\begin{array}{ll} \text{minimera} & x_1 + x_2 \\ (P) \quad \text{då} & \frac{1}{40}x_1 + \frac{1}{50}x_2 \geq 200 \\ & \frac{1}{60}x_1 + \frac{1}{50}x_2 \geq 400 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{array}$$

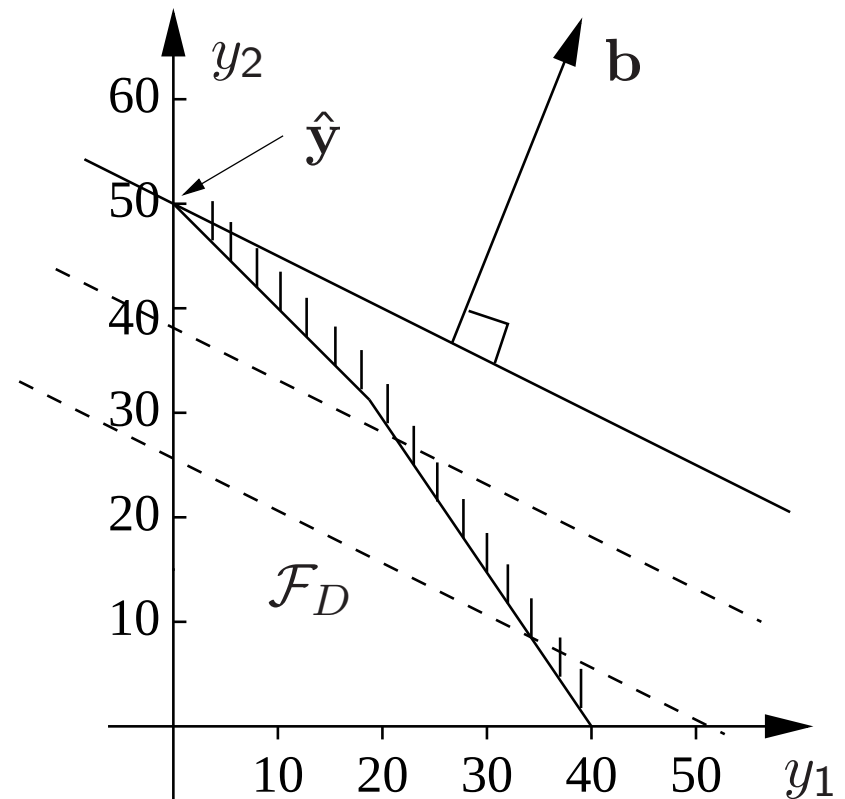
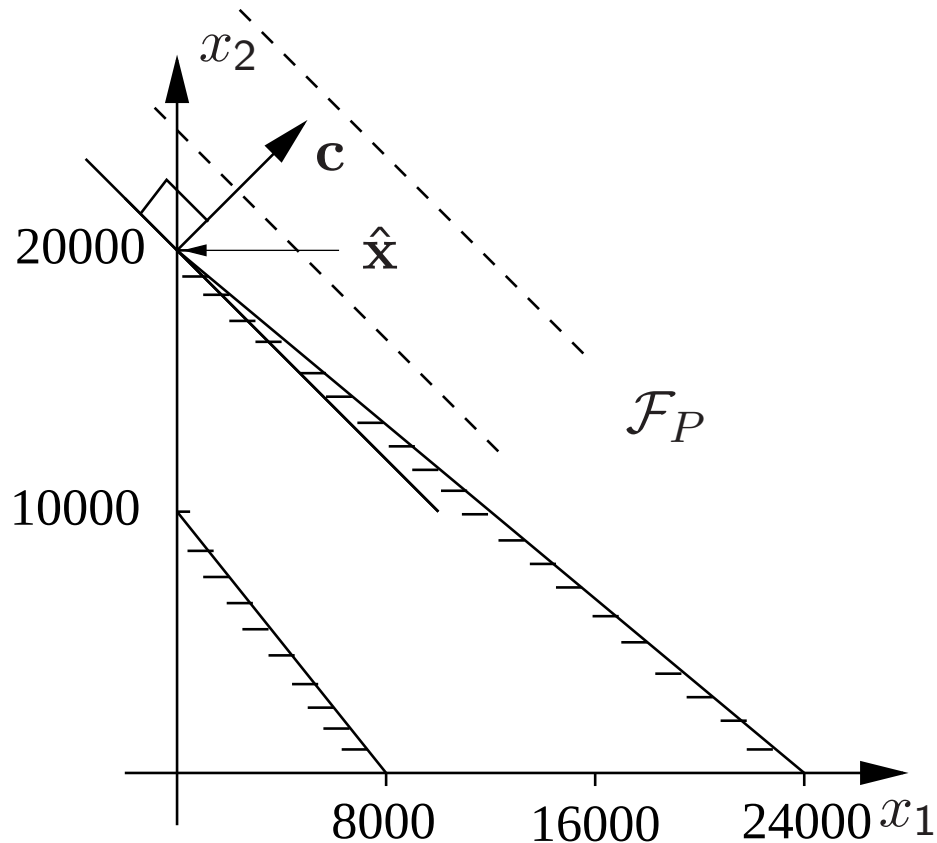
Dual

$$\begin{array}{ll} \text{maximera} & 200y_1 + 400y_2 \\ (D) \quad \text{då} & \frac{1}{40}y_1 + \frac{1}{60}y_2 \leq 1 \\ & \frac{1}{50}y_1 + \frac{1}{50}y_2 \leq 1 \\ & y_1, y_2 \geq 0 \end{array}$$

Hur förhåller sig

- optimalvärdena?
- målfunktionernas värde? (för godtyckliga tillåtna punkter)
- optimallösningen och bivillkoren vid optimalitet?

Illustration av tillåtna området, isokostlinjer, samt optimal punkt



- Optimalvärdena är lika $c^T \hat{x} = b^T \hat{y} = 20000$
- För varje $x \in \mathcal{F}_P$ och $y \in \mathcal{F}_D$ gäller $c^T x \geq c^T \hat{x} = b^T \hat{y} \geq b^T y$

Inför

$$\hat{\mathbf{s}} = \begin{bmatrix} s_1 \\ s_2 \end{bmatrix} = \mathbf{A}\hat{\mathbf{x}} - \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 200 \\ 0 \end{bmatrix} \quad (S)$$

$$\hat{\mathbf{r}} = \begin{bmatrix} r_1 \\ r_2 \end{bmatrix} = \mathbf{c} - \mathbf{A}^\top \hat{\mathbf{y}} = \begin{bmatrix} \frac{1}{6} \\ 0 \end{bmatrix} \quad (R)$$

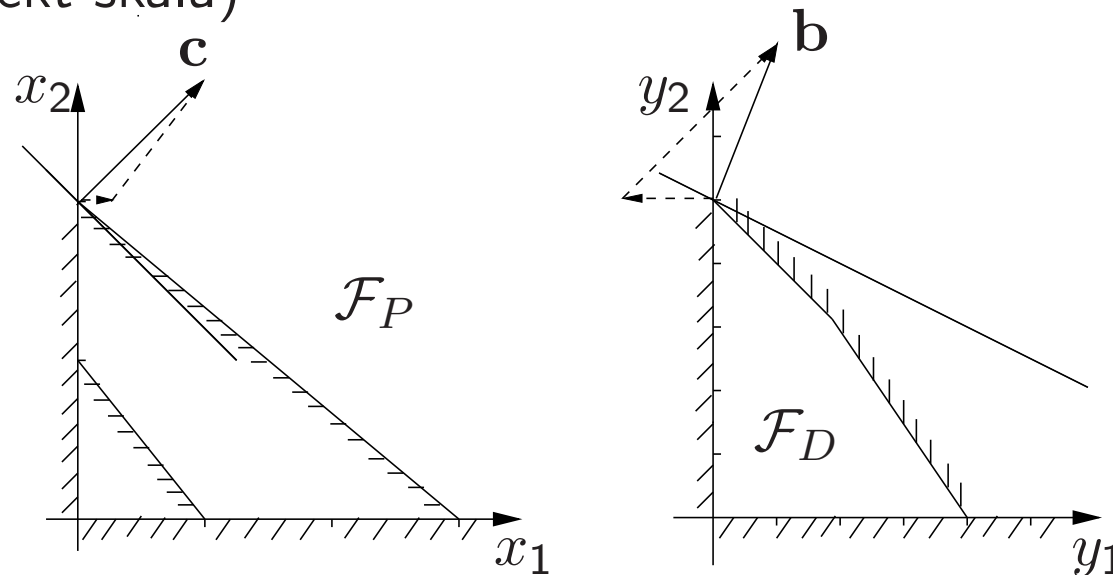
Optimallösningen uppfyller

1. $\hat{\mathbf{s}} = \mathbf{A}\hat{\mathbf{x}} - \mathbf{b} \geq \mathbf{0}, \hat{\mathbf{x}} \geq \mathbf{0}$ (primal tillåtenhet)
2. $\hat{\mathbf{r}} = \mathbf{c} - \mathbf{A}^\top \hat{\mathbf{y}} \geq \mathbf{0}, \hat{\mathbf{y}} \geq \mathbf{0}$ (dual tillåtenhet)
3. $x_j r_j = 0, j = 1, 2$ och $y_i s_i = 0, i = 1, 2$ (komplementaritet)

Komplementaritetsvillkoren kan tolkas geometriskt. Från (R) och (S) ser vi att $\mathbf{c} = \hat{\mathbf{r}} + \mathbf{A}^T \hat{\mathbf{y}}$ och $\mathbf{b} = \mathbf{A} \hat{\mathbf{x}} - \hat{\mathbf{s}}$, dvs

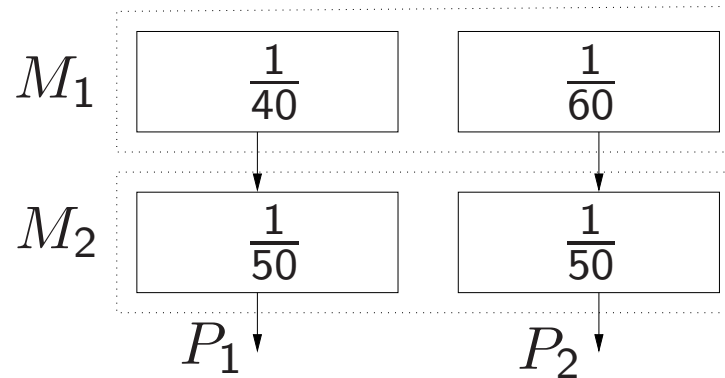
$$(R) \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \frac{1}{6} + \begin{bmatrix} \frac{1}{60} \\ \frac{1}{50} \end{bmatrix} 50 \quad (S) \begin{bmatrix} 200 \\ 400 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{50} \\ \frac{1}{50} \end{bmatrix} 20000 - \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} 200$$

följer att målfunktionernas gradienter ($\mathbf{c}$ respektive $\mathbf{b}$) kan skrivas som linjärkombinationer av de bindande bivillkoren. Detta illustreras i figuren (dock inte i korrekt skala)



Ekonomisk tolkning

- Vi betraktar produktion av två produkter P_1 och P_2
- Maskinerna M_1 och M_2 används vid produktion av såväl P_1 som P_2
- Produktionskapaciteten för maskinerna [dygn/enhet]:



- Priset för produkterna [kKr/enhet]:

produkt	pris
P_1	$b_1 = 200$
P_2	$b_2 = 400$

- I dualen bestäms produktionsvolymen så att profiten maximeras.

Antag att du har alternativet att hyra ut maskinerna M_1 och M_2 . Vilket är det minsta tänkbara priset x_k kKr/dygn för att hyra ut M_k , $k = 1, 2$.

Minsta priset erhålls ur följande optimeringsproblem

minimera $x_1 + x_2$

$$\text{då } \frac{1}{40}x_1 + \frac{1}{50}x_2 \geq 200$$

$$\frac{1}{60}x_1 + \frac{1}{50}x_2 \geq 400$$

$$x_1, x_2 \geq 0$$

där bivillkoren kräver att du tjänar minst lika mycket på att hyra ut maskinerna jämfört med din inkomst från produktion av P_1 och P_2 .

- Primalen och dualen kan ses som alternativ till varandra.
 - Om du har som affärsidé att hyra ut M_1 och M_2 så ger dualen information om minsta produktionsvolym som krävs för att det skall vara lönt att istället använda maskinerna för produktion av P_1 och P_2 .
 - Om din affärsidé är produktion av P_1 och P_2 så ger primalen information om minsta dygnspris för att det skall löna sig att istället hyra ut maskinerna.
- Vad som kallas primal respektive dual är egentligen godtyckligt eftersom man kan visa att dualen av dualen är primalen.

Teoretiska resultat

Följande resultat i OK (Svanbergs gröna häfte) bekräftar våra iakttagelser från exemplet.

Proposition 6.1 (Svag dualitet) För varje $\mathbf{x} \in \mathcal{F}_P$ och varje $\mathbf{y} \in \mathcal{F}_D$ gäller att $\mathbf{c}^\top \mathbf{x} \geq \mathbf{b}^\top \mathbf{y}$.

En direkt följd av detta är att om $\hat{\mathbf{x}} \in \mathcal{F}_P$ och $\hat{\mathbf{y}} \in \mathcal{F}_D$ och $\mathbf{c}^\top \hat{\mathbf{x}} = \mathbf{b}^\top \hat{\mathbf{y}}$ så är $\hat{\mathbf{x}}$ och $\hat{\mathbf{y}}$ optimal till (P) respektive (D) .

Theorem 6.3 (Stark dualitet) Vi har följande fyra alternativ för optimeringsproblemen (P) och (D)

- (a) $\mathcal{F}_P \neq \emptyset$, $\mathcal{F}_D \neq \emptyset$. Då finns (minst) en optimal lösning $\hat{\mathbf{x}}$ till (P) och (minst) en optimal lösning $\hat{\mathbf{y}}$ till (D) . Dessa uppfyller $\mathbf{c}^\top \hat{\mathbf{x}} = \mathbf{b}^\top \hat{\mathbf{y}}$.
- (b) $\mathcal{F}_P \neq \emptyset$ men $\mathcal{F}_D = \emptyset$. Då är primalen nedåt obegränsad.
- (c) $\mathcal{F}_D \neq \emptyset$ men $\mathcal{F}_P = \emptyset$. Då är dualen uppåt obegränsad.
- (d) $\mathcal{F}_P = \emptyset$ och $\mathcal{F}_D = \emptyset$.
 - Beviset av (a) är icke-trivialt och använder sig typiskt av Farkas lemma.
 - Fall (b) inses intuitivt eftersom det saknas nedre gräns för primalen om dualen inte har någon tillåten lösning. Motsvarande tolkning gäller för (c) .

Notation

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \hat{\mathbf{a}}_1 & \dots & \hat{\mathbf{a}}_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{\mathbf{a}}_1^\top \\ \vdots \\ \bar{\mathbf{a}}_m^\top \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{b} = \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}, \quad \mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix}, \quad \mathbf{s} = \begin{bmatrix} s_1 \\ \vdots \\ s_m \end{bmatrix},$$

$$\mathbf{c} = \begin{bmatrix} c_1 \\ \vdots \\ c_n \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, \quad \mathbf{r} = \begin{bmatrix} r_1 \\ \vdots \\ r_n \end{bmatrix}$$

Theorem 6.5 (Komplementaritetssatsen) $\mathbf{x} \in \mathbf{R}^n$ är optimal till (P) och $\mathbf{y} \in \mathbf{R}^m$ är optimal till (D) om och endast om (omm)

$$\begin{aligned}x_j &\geq 0, \quad r_j \geq 0, \quad x_j r_j = 0, \quad j = 1, \dots, n, \\y_i &\geq 0, \quad s_i \geq 0, \quad y_i s_i = 0, \quad i = 1, \dots, m,\end{aligned}$$

där $\mathbf{s} = \mathbf{Ax} - \mathbf{b}$ och $\mathbf{r} = \mathbf{c} - \mathbf{A}^T \mathbf{y}$.

Terminologi:

- Enkla bivillkor för primalen: $x_j \geq 0, j = 1, \dots, n$.
- Allmänna bivillkor för primalen: $s_i = \bar{\mathbf{a}}_i^T \mathbf{x} - b_i \geq 0, i = 1, \dots, m$.
- Enkla bivillkor för dualen: $y_i \geq 0, i = 1, \dots, m$.
- Allmänna bivillkor för dualen: $\mathbf{r}_j = \mathbf{c}_j - \hat{\mathbf{a}}_j^T \mathbf{y} \geq 0, j = 1, \dots, n$.

En konsekvens av komplementaritetssatsen är att

- Om $r_j = c_j - \hat{\mathbf{a}}_j^T \mathbf{y} > 0$ så är $x_j = 0$,
d.v.s primalens j : e enkla bivillkor är bindande.
- Om $y_i > 0$ så är $s_i = \bar{\mathbf{a}}_i^T \mathbf{x} - b_i = 0$,
d.v.s. primalens i : e allmänna bivillkor är bindande.
- Om $s_i = \bar{\mathbf{a}}_i^T \mathbf{x} - b_i > 0$ så är $y_i = 0$,
d.v.s. dualens i : e enkla bivillkor är bindande.
- Om $x_j > 0$ så är $r_j = c_j - \hat{\mathbf{a}}_j^T \mathbf{y} = 0$,
d.v.s. dualens j : e allmänna bivillkor är bindande.

Geometrisk tolkning av komplementaritetsvillkoren

Låt $\mathbf{e}_j = \begin{bmatrix} 0 & \dots & 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \end{bmatrix}^T \in \mathbf{R}^n$ med 1:an i position j .

Då kan vi skriva

$$\mathbf{c} = \mathbf{r} + \mathbf{A}^T \mathbf{y} = \sum_{j:r_j > 0} \mathbf{e}_j r_j + \sum_{i:y_i > 0} \bar{\mathbf{a}}_i y_i$$

d.v.s. primala målfunktionens gradient är en linjärkombination (med positiva koefficienter) av de aktiva bivillkorens normalvektorer.

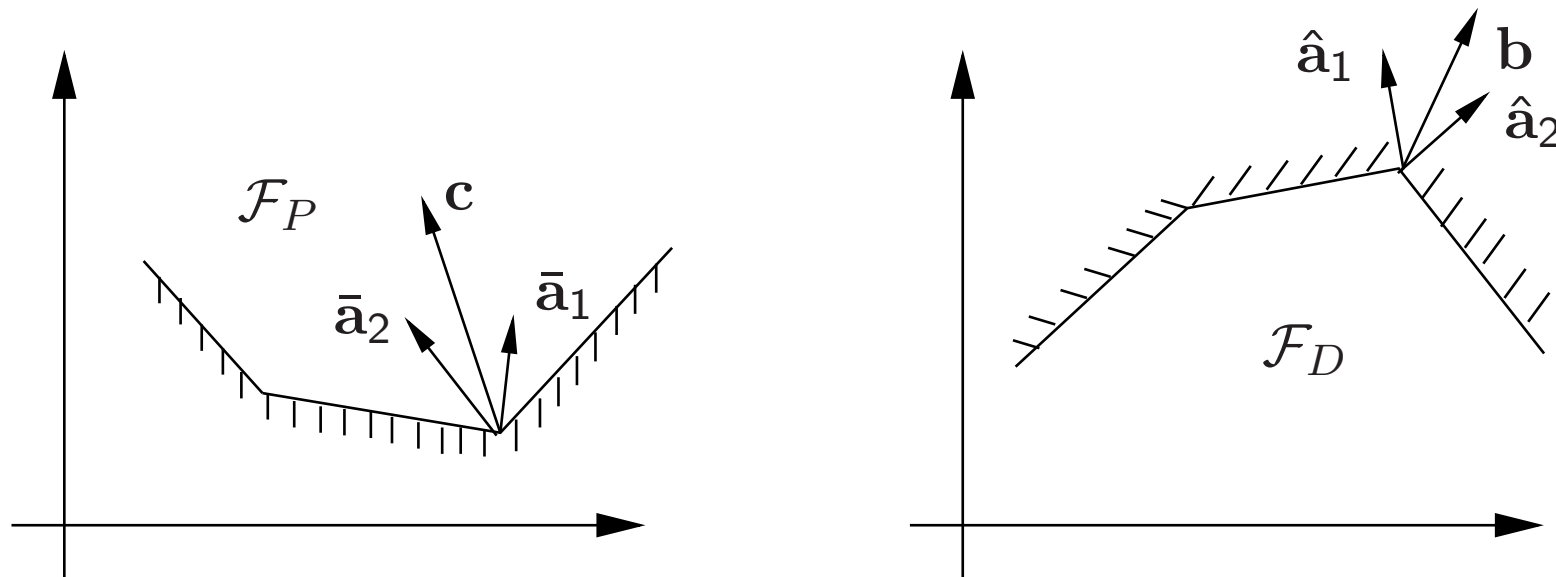
Låt $\mathbf{e}_i = \begin{bmatrix} 0 & \dots & 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \end{bmatrix}^T \in \mathbf{R}^m$ med 1:an i position i .

Då kan vi skriva

$$\mathbf{b} = \mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{s} = \sum_{j:x_j > 0} \hat{\mathbf{a}}_j x_j + \sum_{i:s_i > 0} (-\mathbf{e}_i) s_i$$

d.v.s. den duala målfunktionens gradient är en linjärkombination (med positiva koefficienter) av de aktiva bivillkorens normalvektorer.

Grafisk illustration av den geometriska tolkningen.



- c kan skrivas som en positiv linjärkombination av $\bar{a}_1$ och $\bar{a}_2$
- b kan skrivas som en positiv linjärkombination av $\hat{a}_1$ och $\hat{a}_2$

Dualitet för allmänna LP-problem

Primal

$$\begin{aligned} \text{minimera} \quad & \mathbf{c}_1^T \mathbf{x}_1 + \mathbf{c}_2^T \mathbf{x}_2 \\ \text{då} \quad & \mathbf{A}_{11} \mathbf{x}_1 + \mathbf{A}_{12} \mathbf{x}_2 \geq \mathbf{b}_1 \\ & \mathbf{A}_{21} \mathbf{x}_1 + \mathbf{A}_{22} \mathbf{x}_2 = \mathbf{b}_2 \\ & \mathbf{x}_1 \geq 0, \mathbf{x}_2 \text{ fri} \end{aligned}$$

Dual

$$\begin{aligned} \text{maximera} \quad & \mathbf{b}_1^T \mathbf{y}_1 + \mathbf{b}_2^T \mathbf{y}_2 \\ \text{då} \quad & \mathbf{A}_{11}^T \mathbf{y}_1 + \mathbf{A}_{21}^T \mathbf{y}_2 \leq \mathbf{c}_1 \\ & \mathbf{A}_{12}^T \mathbf{y}_1 + \mathbf{A}_{22}^T \mathbf{y}_2 = \mathbf{c}_2 \\ & \mathbf{y}_1 \geq 0, \mathbf{y}_2 \text{ fri} \end{aligned}$$

Två metoder för härledning av dualen

- Överför på kanonisk form för vilken dualen är känd.
- Genom att använda Lagrangerelaxering

Dualitet för LP på standardform

Primal

minimera $\mathbf{c}^\top \mathbf{x}$

$$(P) \quad \text{då } \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \\ \mathbf{x} \geq 0$$

$$\mathcal{F}_P = \{\mathbf{x} \in \mathbf{R}^n : \mathbf{Ax} = \mathbf{b}; \mathbf{x} \geq 0\}$$

Dual

maximera $\mathbf{b}^\top \mathbf{y}$

$$(D) \quad \text{då } \mathbf{A}^\top \mathbf{y} \leq \mathbf{c}$$

$$\mathcal{F}_D = \{\mathbf{y} \in \mathbf{R}^m : \mathbf{A}^\top \mathbf{y} \leq \mathbf{c}\}$$

Svag dualitet: $\mathbf{x} \in \mathcal{F}_P$ och $\mathbf{y} \in \mathcal{F}_D$

$$\mathbf{c}^\top \mathbf{x} - \mathbf{b}^\top \mathbf{y} = \mathbf{c}^\top \mathbf{x} - \mathbf{y}^\top \mathbf{Ax} = (\mathbf{c} - \mathbf{A}^\top \mathbf{y})^\top \mathbf{x} \geq 0.$$

Komplementaritet: $\mathbf{x} \in \mathcal{F}_P$ och $\mathbf{y} \in \mathcal{F}_D$ är optimal till (P) respektive (D) om och endast om $(\mathbf{c} - \mathbf{A}^\top \mathbf{y})^\top \mathbf{x} = 0$, d.v.s om $(c_i - \hat{\mathbf{a}}_i^\top \mathbf{y}) \cdot x_i = 0$

Konsekvens av komplementaritet

Antag att vi med hjälp av simplexmetoden hittat en optimal lösning till primalen (P) . Detta betyder att vi har indexvektorer $\beta = (\beta_1, \dots, \beta_m)$ och $\nu = (\nu_1, \dots, \nu_l)$ så att

$$\begin{cases} \mathbf{x}_\beta = \mathbf{A}_\beta^{-1} \mathbf{b} \\ \mathbf{x}_\nu = \mathbf{0} \\ \mathbf{A}_\beta^\top \mathbf{y} = \mathbf{c}_\beta \\ \mathbf{r}_\nu = \mathbf{c}_\nu - \mathbf{A}_\nu^\top \mathbf{y} \geq \mathbf{0} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \mathbf{A}_\beta^\top \mathbf{y} = \mathbf{c}_\beta \\ \mathbf{A}_\nu^\top \mathbf{y} \leq \mathbf{c}_\nu \\ \mathbf{c}^\top \mathbf{x} = \mathbf{c}_\beta^\top \mathbf{x}_\beta = \mathbf{b}^\top \mathbf{y} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \mathbf{A}^\top \mathbf{y} \leq \mathbf{c} \\ \mathbf{c}^\top \mathbf{x} = \mathbf{b}^\top \mathbf{y} \end{cases}$$

Den sista implikationen betyder att $\mathbf{y}$ är optimal till (D) .

Antag omvänt att om vi har hittat en optimal lösning $\mathbf{y}$ till dualen (D). Vi kan konstruera en optimal lösning $\mathbf{x}$ till primalen genom att utnyttja komplementaritetsvillkoret

$$(c_i - \hat{\mathbf{a}}_i^T \mathbf{y}) \cdot x_i = 0, \quad i = 1, \dots, n$$

Om $c_i - \hat{\mathbf{a}}_i^T \mathbf{y} > 0$ så gäller att $x_i = 0$, d.v.s. $i \in \nu$ (icke-basvariabel).

Om det finns $n - m$ sådana icke-bindande duala bivillkor så har vi funnit en basindexvektor β varvid optimala $\mathbf{x}$ ges av

$$\mathbf{x}_\beta = \mathbf{A}_\beta^{-1} \mathbf{b} \text{ och } \mathbf{x}_\nu = 0$$

Om dualen är billig att lösa så är detta ett bra alternativ, d.v.s. om $n \gg m$.

Exempel

minimera $x_1 + 2x_2 + 3x_3 + 4x_4 + 5x_5$

då $5x_1 + 4x_2 + 3x_3 + 2x_4 + x_5 = 1$

$x_k \geq 0, k = 1, \dots, 5$

Dualen blir

maximera y

då $5y \leq 1, 4y \leq 2, 3y \leq 3, 2y \leq 4, y \leq 5$

vilken har optimala lösningen $\hat{y} = \frac{1}{5}$. Från komplementaritetsvillkoret ser man att $\hat{x}_2 = \hat{x}_3 = \hat{x}_4 = \hat{x}_5 = 0$ och för att primala bivillkoret skall vara uppfyllt behöver vi då $\hat{x}_1 = \frac{1}{5}$. Detta är optimallösningen till primalen.

Läsanvisningar

I Optimeringskompendiet kapitel 6.

Gamla Materialet:

- Gröna häftet sidan 23 till 28.