

$$c^T x \leq b^T y \quad \text{Insbesondere} \quad p^* \leq d^*$$

b) (Komplementarität)

x optimal für (PLP), y optimal für (DLP). Dann

$$(Ax - b)^T y = 0 \quad \text{M.a.W.} \quad y_j \neq 0 \Rightarrow (Ax - b)_j = 0$$

$$(Ax - b)_j \neq 0 \Rightarrow y_j = 0$$

für $j = 1, \dots, m$

c) (Optimalitätsbedingung)

x zulässig für (PLP), y zulässig für (DLP) und $p^* = d^*$.

Dann sind x, y optimal $\Leftrightarrow (Ax - b)^T y = 0$.

d) (starke Dualität, von Neumann (1947))

Falls (PLP) und (DLP) beide zulässige Lösungen besitzen, dann gilt $p^* = d^*$ und es gibt optimale Lösungen x, y .

Bew.: a) - c):
$$b^T y - c^T x \geq (Ax)^T y - (A^T y)^T x = 0$$

weil $Ax \leq b$ und $y \geq 0$.

d) $p^* \leq d^*$ \rightarrow a)

$p^* \geq d^*$: 1. Beh.: $\exists x_0: Ax_0 \leq b$ und $c^T x_0 = p^*$.

Bew.: Da (DLP) zulässig, folgt aus a): $p^* \leq +\infty$.

z.z.: $\exists x_0: Ax \leq b$ und $c^T x_0 \geq p^*$. Ang.: $\nexists x_0$.

D.h. $\nexists x_0: \begin{bmatrix} A \\ -c^T \end{bmatrix} x_0 \leq \begin{bmatrix} b \\ -p^* \end{bmatrix}$. Nach Farkas

Lemma (Korollar 3.2) gibt es ein $\begin{pmatrix} y \\ \lambda \end{pmatrix} \geq 0$ mit

$$\begin{bmatrix} A^T & -c \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y \\ \lambda \end{bmatrix} = 0 \quad \text{und} \quad b^T y - p^* \lambda < 0.$$

Dann

$$\lambda p^* = \sup \{ \lambda c^T x : Ax \leq b \} = \sup \{ (A^T y)^T x : Ax \leq b \} \\ \leq y^T b < \lambda p^* \quad \blacktriangleleft$$

2. Beh.: $\exists y_0 \geq 0: A^T y_0 = c, b^T y_0 \leq p^*$.

(Weil $p^* \leq d^* \leq b^T y_0$ folgt dann die Beh.)

Bew.: Ang. $\nexists y_0$. Dann hat $\begin{bmatrix} A^T & 0 \\ b^T & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_0 \\ \lambda \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c \\ p^* \end{bmatrix}$

keine Lösung mit $\begin{bmatrix} y_0 \\ \lambda \end{bmatrix} \geq \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$. Nach Farkas Lemma

(Satz 3.1): $\exists \begin{pmatrix} z \\ \mu \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{m+1}: \begin{bmatrix} A & b \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z \\ \mu \end{bmatrix} \geq 0$

und $c^T z + p^* \mu < 0$.

1. Fall: $\mu = 0$.

Dann $Az \geq 0$ und $c^T z < 0$. Nach Vor. hat

$Ax \leq b$ eine Lösung x_0 . Für großes τ ist

$$A(x_0 - \tau z) \leq b \quad \text{und} \quad c^T(x_0 - \tau z) > p^*. \quad \swarrow$$

2. Fall: $\mu > 0$

Dann $Az + \mu b \geq 0$, $c^T z + p^* \mu < 0$. Also

$$A\left(\frac{-z}{\mu}\right) \leq b \quad \text{und} \quad c^T\left(\frac{-z}{\mu}\right) > p^*. \quad \swarrow \quad \square$$

Korollar 4 $\max \{c^T x : x \geq 0, Ax = b\}$

$$= \min \{b^T y : A^T y - c \geq 0, y \in \mathbb{R}^m\},$$

falls beide Mengen gültiger Lösungen nicht-leer sind.

Bew.: Setze $\tilde{A} = \begin{bmatrix} A \\ -A \\ -I \end{bmatrix}$, $\tilde{b} = \begin{bmatrix} b \\ -b \\ 0 \end{bmatrix}$. Dann

$$\max \{c^T x : x \geq 0, Ax = b\} = \max \{c^T x : \tilde{A}x = \tilde{b}\}$$

$$= \min \{ \tilde{b}^T z : z \geq 0, \tilde{A}^T z = c \} = \min \{ b^T u - b^T v : u, v, w \geq 0, \quad \uparrow$$

$$A^T u - A^T v - w = c \}$$

$$= \min \{ b^T y : A^T y \geq c \}. \quad \square \quad z = \begin{bmatrix} u \\ v \\ w \end{bmatrix}$$

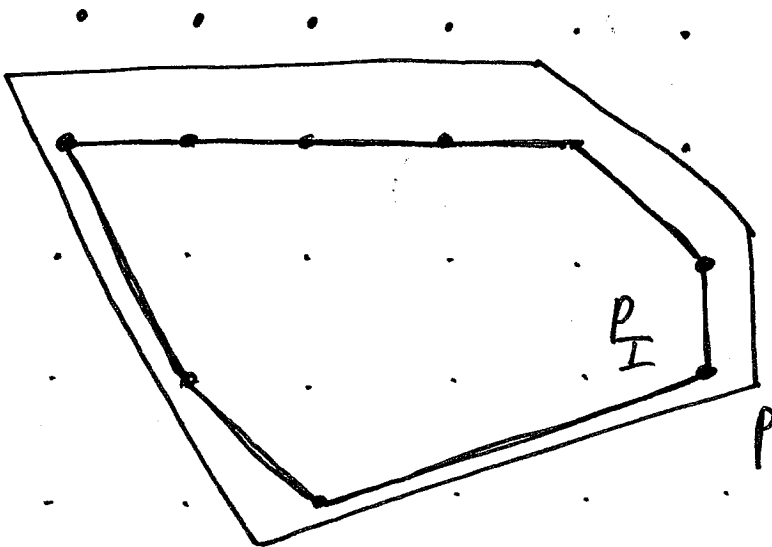
Kapitel 6 Ganzzahlige lineare Optimierung und vollständig unimodulare Matrizen.

§ 1 Ganzzahlige lineare Programme

Def. 1 Ein ganzzahliges lineares Programm
(ILP = IP = integer linear program) ist von
der Form

$$\begin{aligned} \max \quad & c^T x \\ & x \in \mathbb{Z}^n \quad (x \text{ ganzzahlig}) \\ & Ax \leq b \end{aligned}$$

Geometrisch: Maximiere lineare Fkt. $x \mapsto c^T x$ über die
ganzzahligen Punkte im Polyeder:
 $\mathbb{Z}^n \cap P, \quad P = \{x : Ax \leq b\}.$



$$P_I = \text{conv}(\mathbb{Z}^n \cap P).$$

Bsp. 2 $G = (V, E)$ ungerichteter Graph

Die Inzidenzmatrix $A \in \mathbb{R}^{V \times E}$ ist definiert als

$$A_{v,e} = \begin{cases} 1, & \text{falls } v \in e \\ 0, & \text{sonst} \end{cases}$$

Dann ist die Matchingzahl von G gegeben durch ein ILP:

$$\begin{aligned} \nu(G) &= \max \{ |M| : M \subseteq E \text{ Matching in } G \} \\ &= \max \left\{ \sum_{e \in E} x_e : \begin{array}{l} x_e \in \mathbb{Z} \quad \forall e \in E \\ x_e \geq 0 \quad \forall e \in E \\ \sum_{e: e \ni v} x_e \leq 1 \quad \forall v \in V \end{array} \right\} \\ &= \max \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}^T x : x \in \mathbb{Z}^E, x \geq 0, Ax = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} \right\} \end{aligned}$$

Def. 3 Ein Polyeder $P \subseteq \mathbb{R}^n$ heißt ganzzahlig, falls für alle $c \in \mathbb{R}^n$, für die $\sup \{ c^T x : x \in P \}$ endlich ist, das Maximum an einem ganzzahligen Vektor angenommen wird.