

① Fourier-Motzkin-Elimination

② FME  $\Rightarrow$  Farkas-Lemma  $\Rightarrow$  Dualitätssätze

---

## Fourier-Motzkin-Elimination

• zul. Lösung für  $Ax = b$  durch Gauss

• zul. Lösung für  $Ax \leq b$  so ähnlich?

Seien o.B.d.A. alle Einträge der ersten Spalte von  $A$   $0, -1, 1$ .

$\swarrow \quad \downarrow \quad \searrow$   
 $i \in M \quad i \in M^- \quad i \in M^+$

Definiere  $x' := (x_2, \dots, x_n)$ ,  $A' := (A_2 | A_3 | \dots | A_n)$

$$Ax \leq b \quad \Leftrightarrow \quad \begin{aligned} x_1 + a_i' x' &\leq b_i && \forall i \in M^+ \\ -x_1 + a_i' x' &\leq b_i && \forall i \in M^- \\ a_i' x' &\leq b_i && \forall i \in M \end{aligned}$$

$$\Leftrightarrow \max_{i \in M^-} (a_i' x' - b_i) \leq x_1 \leq \min_{j \in M^+} (b_j - a_j' x') \quad (1)$$

$$a_i' x' \leq b_i \quad \forall i \in M$$

$$\Leftrightarrow \begin{aligned} a_i' x' - b_i &\leq b_j - a_j' x' && \forall i \in M^-, j \in M^+ \\ a_i' x' &\leq b_i && \forall i \in M \end{aligned}$$

$$\Leftrightarrow \begin{aligned} (a_i' + a_j')x' &\leq b_i + b_j & \forall i \in M^-, j \in M^+ \\ a_i x' &\leq b_i & \forall i \in M \end{aligned}$$

$$\begin{array}{ccc} n \text{ Variablen} & & n-1 \text{ Variablen} \\ m \text{ Ungleichungen} & \rightsquigarrow & (|M^-| + |M^+| + |M|) \text{ Ungleichungen} \\ (2) & & (3) \end{array}$$

- Verfahren i. A. nicht polynomuell.
- Jede Lösung  $x'$  zu (3) kann zu einer Lösung zu (2) erweitert werden durch Setzung von  $x_n$  entspr. (1).

$\Rightarrow$  Löse  $Ax \leq b$  durch

① Eliminierung von  $n-1$  Variablen  
 $\Rightarrow$  Ungleichungssystem in 1 Variable

② Erweiterte Lösung zu Lösung mit  $n$  Variablen

- FME kann auch zur Lösung von LPs verwendet werden:

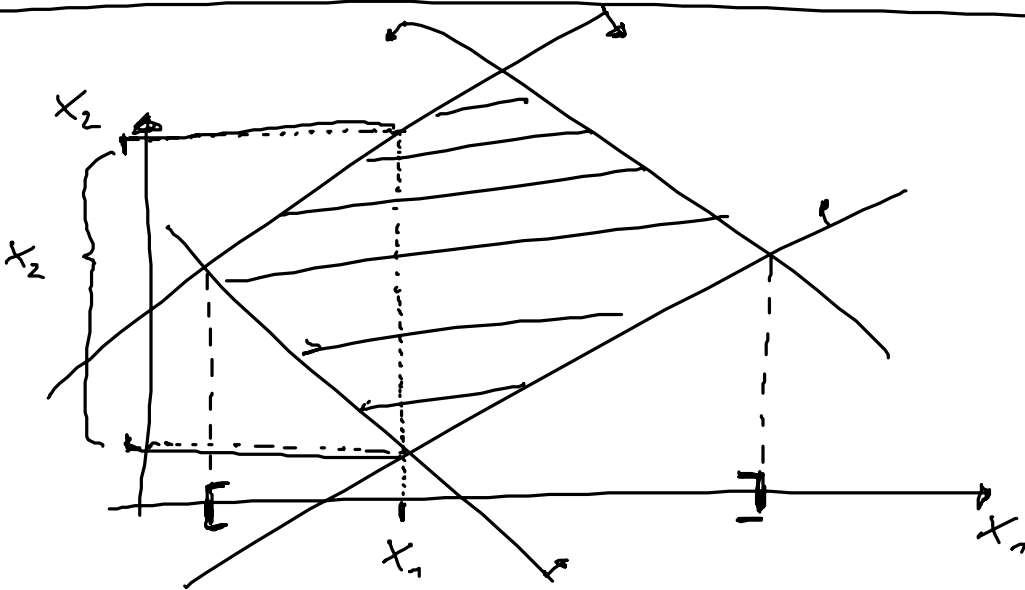
$$\begin{array}{ccc} \text{①} & \min c^T x & \tilde{A}x \leq \tilde{b} \\ & Ax = b & \rightsquigarrow \lambda - c^T x \geq 0 \\ & x \geq 0 & \end{array}$$

- ② FME, bis alle  $x$  eliminiert sind (nur  $\lambda$  übrig).
- ③ Wähle  $\lambda$  so klein wie möglich

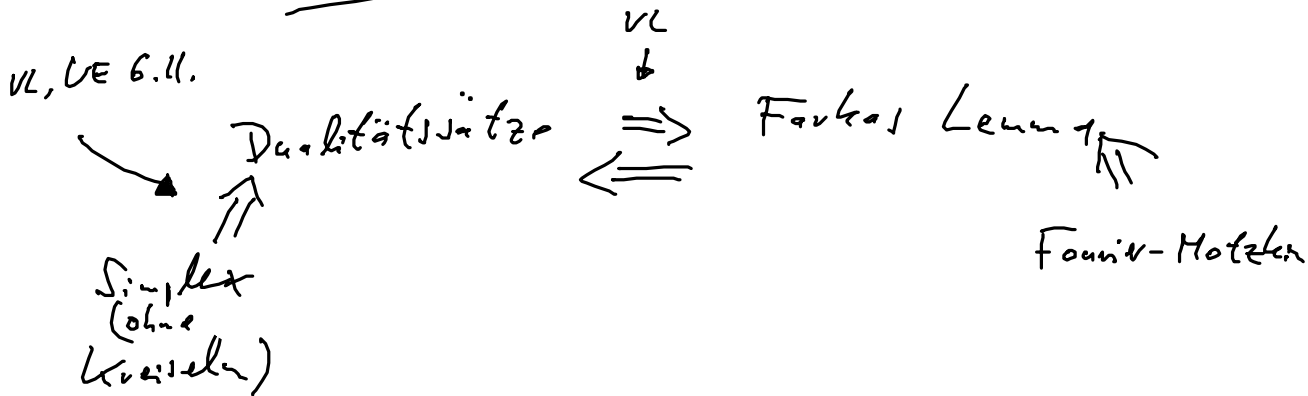
(9) Erweise  $\lambda$  auf Lösung  $(x_1, \dots, x_n, \lambda)$ .

Bew.: Aus FME folgt:

Projektionen von Polyedern sind wieder Polyeder.



### The BIG Picture



Noch ein Satz von Helly: "Separating Hyperplane Theorem"

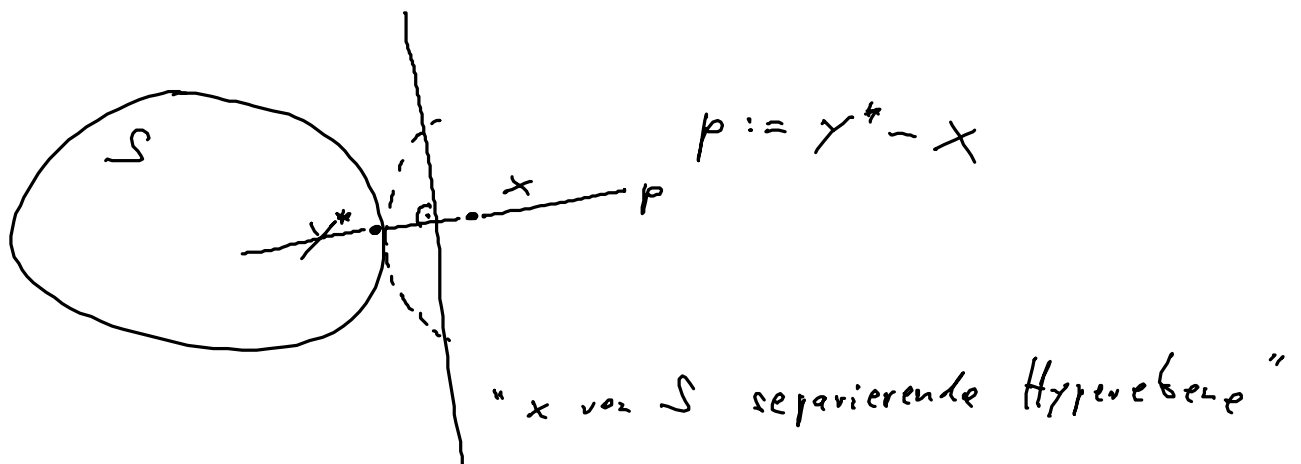
Sei  $S \subset \mathbb{R}^n$ ,  $S \neq \emptyset$ , konvex und abgeschlossen.

Sei  $x \notin S$ .

Dann existiert  $p \in \mathbb{R}^n$  mit

$$p^T x < p^T y \quad \forall y \in S$$

Bildchen:



#### 4.5 Satz (Farkas Lemma)

Seien  $a_1, \dots, a_m \in \mathbb{R}^n$  und  $c \in \mathbb{R}^n$ . Dann sind äquivalent

(1) für alle  $y \in \mathbb{R}^n$  gilt:  $y^T a_i \geq 0$  für alle  $i = 1, \dots, m \Rightarrow y^T c \geq 0$

d.h. für alle  $y$  gilt:

$y$  hat nichtnegative Projektion auf alle  $a_i$

$\Rightarrow y$  hat nichtnegative Projektion auf  $c$

(2)  $c \in C(a_1, \dots, a_m)$

d.h.  $c$  liegt im von  $a_1, \dots, a_m$  erzeugten Kegel



$\neg(2)$   $Ax = c, x \geq 0$  hat keine zul. Lösung

$\Leftrightarrow \neg(1)$   $\exists y \in \mathbb{R}^n: y^T A \geq 0, y^T c < 0$

Beweis: " $\Leftarrow$ ": Es zögl.  $\neg(1)$ . Ann...  $Ax = c, x \geq 0$  hat zul. Lösung.

Sei  $y$  mit  $y^T A \geq 0, y^T c < 0$

$$\Rightarrow 0 > y^T c = \underbrace{y^T A}_{\geq 0} \underbrace{x}_{\geq 0} \geq 0 \quad \text{⚡}$$

" $\Rightarrow$ ": Sei  $S := \{Ax \mid x \geq 0\} = \text{core}(A)$ .

$\neg(2) \Rightarrow C \notin \text{core}(A) = S$ .

Wollen: Sep. Hyperebene auf  $S$  anwenden.

$\Rightarrow S$  muss nicht-leer, konvex, abgeschlossen sein

Sei  $S' := \{(y, x) : Ax = y, x \geq 0\}$

$$\begin{aligned} Ax = y, x \geq 0 &\Leftrightarrow \begin{aligned} -y + Ax &\leq 0 && (M^-) \\ y - Ax &\leq 0 && (M^+) \\ -x &\leq 0 && (M) \end{aligned} \end{aligned}$$

$\Rightarrow S'$  ist Schnitt von Halbräumen, also Polyeder.

$\Rightarrow$  Eliminiere alle  $y$  durch FME.

$$\Leftrightarrow \begin{aligned} Ax \leq y \leq Ax \\ x \geq 0 \end{aligned} \Leftrightarrow \begin{aligned} \cancel{Ax} \leq \cancel{Ax} \\ x \geq 0 \end{aligned}$$

$\Rightarrow S = \{Ax \mid x \geq 0\}$  ist Projektion von  $S'$

$\Rightarrow S$  ist Polyeder, weil  $S'$  Polyeder.

$\Rightarrow S$  ist abgeschlossen.

$\neg(2) \Rightarrow C \notin \text{core}(A) = S$

Sep. Hyperebene Theo.  $\Rightarrow \exists p$  mit  $p^T C < p^T y \quad \forall y \in S$

$0 \in S \Rightarrow p^T C < 0 = p^T 0$ .

$$\underline{Z}: p^T A \geq 0$$

Für jedes  $\lambda \geq 0$  ist  $\lambda \cdot A_j \in S \quad \forall j$ , denn

$$x^j = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ \lambda \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow \text{Stelle } j \Rightarrow Ax^j = \lambda \cdot A_j$$

$$\Rightarrow p^T c < p^T \lambda \cdot A_j \quad \forall \lambda > 0$$

$$\Rightarrow \frac{1}{\lambda} p^T c < p^T A_j \quad \forall \lambda > 0$$

$$\downarrow \lambda \rightarrow \infty$$

$$0 \leq p^T A_j \quad \forall j \quad \square$$

---

starker Dualitätssatz:

$$(P) \quad \begin{array}{l} \min c^T x \\ \text{s.t. } Ax \geq b \\ x \text{ zul.} \end{array}$$

$$(D) \quad \begin{array}{l} \max \pi^T b \\ \text{s.t. } \pi^T A = c \\ \pi \geq 0 \end{array}$$

Hat P eine Optimallösung, so auch D und ihre Werte sind gleich.

Beweis: Sei  $x^*$  Optimallösung für P.

$$\text{Sei } I := \{i \mid a_i^T x^* = b_i\} \quad (\text{"tichte" Zeilen})$$

$$\text{Sei } r \text{ zul. für P} \Rightarrow c^T r \geq c^T x^*$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow \sum_{j=1}^n r_j a_{ij} &\geq b_i \quad \forall i \in \bar{I} \\ \Leftrightarrow \sum_{j=1}^n r_j a_{ij} - b_i &\geq 0 \quad \forall i \in \bar{I} \\ \Leftrightarrow \sum_{j=1}^n a_{ij} \left( r_j - \frac{b_i}{n \cdot a_{ij}} \right) &\geq 0 \quad \forall i \in \bar{I} \end{aligned} \quad \left. \vphantom{\sum_{j=1}^n} \right\} \text{L.B.C.}$$

$$\text{and } \sum_{j=1}^n c_j \left( r_j - \frac{b_i}{n \cdot a_{ij}} \right) \geq \sum_{j=1}^n c_j \left( x_j^* - \frac{b_i}{n \cdot a_{ij}} \right) \quad \forall i \in \bar{I}$$

(Farkas)

$$\Leftrightarrow \exists p_i \geq 0: \quad c_j = \sum_{i \in \bar{I}} p_i a_{ij} \quad \forall j$$

$$\text{Sei } p_i := 0 \quad \forall i \notin \bar{I}$$

$$\Rightarrow p^T A = c^T \quad \Rightarrow \quad p \text{ dual zulässig! } \triangleright$$

$$p^T b = \sum_{i \in \bar{I}} p_i b_i \stackrel{\text{Wahl von } \bar{I}}{=} \sum_{i \in \bar{I}} p_i a_i^T x^* = c^T x^* .$$

$$\Rightarrow p \text{ dual optimal. } \quad \square$$