

## 8. Lineare Optimierung

39

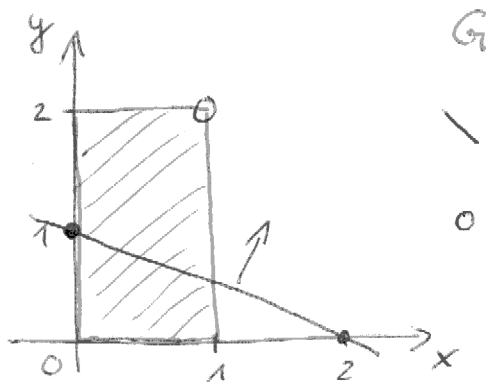
### 8.1. Ein einleitendes Beispiel

Es soll derjenige Punkt aus der Menge  $G = \{(x,y) \in \mathbb{R}^2 : 0 \leq x \leq 1 \wedge 0 \leq y \leq 2\}$

bestimmt werden, für den die Funktion

$$g(x,y) = x + 2y$$

den größten Wert annimmt.



$G$

\ Niveaulinie von  $g(x,y)$  zum Niveau 2

o gewählter Punkt aus  $G$

### 8.2. Allgemeine Aufgabenstellung

Die lineare Funktion

$$g(y_1, y_2, \dots, y_m) = b_1 \cdot y_1 + b_2 \cdot y_2 + \dots + b_m \cdot y_m$$

soll über alle  $y_1, y_2, \dots, y_m \in \mathbb{R}$  minimiert werden, die die folgenden Ungleichungen erfüllen:

$$y_1 \geq 0, y_2 \geq 0, \dots, y_m \geq 0$$

$$\left. \begin{array}{l} a_{11} \cdot y_1 + a_{12} \cdot y_2 + \dots + a_{1m} \cdot y_m \geq c_1 \\ \vdots \end{array} \right\}$$

$n$  Ungleichungen

$$a_{n1} \cdot y_1 + a_{n2} \cdot y_2 + \dots + a_{nm} \cdot y_m \geq c_n$$

Man nennt dies ein lineares Programm (LP).

Üblicherweise fasst man die gegebenen Größen in Vektoren und Matrizen zusammen:

$$y = (y_1, y_2, \dots, y_m) \in \mathbb{R}^m$$

$$b = (b_1, b_2, \dots, b_m) \in \mathbb{R}^m$$

$$c = (c_1, c_2, \dots, c_n) \in \mathbb{R}^n$$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{m \times n}$$

Kompakte Beschreibung des LP:

$$b \cdot y^T \rightarrow \min$$

mit  $A \cdot y^T \geq c^T$

$$y \geq \theta$$

### 8.3. Zueinander duale LP

Min-LP

$$b \cdot y^T \rightarrow \min$$

mit  $A \cdot y^T \geq c^T$

$$y \geq \theta$$



Max-LP

$$c \cdot x^T \rightarrow \max$$

mit  $A \cdot x^T \leq b^T$

$$x \geq \theta$$

Bsp: Min-LP

$$(3, 2) \cdot (y_1, y_2)^T \rightarrow \min$$

$$\text{mit } \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{2} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \geq \begin{pmatrix} 20 \\ 10 \\ 30 \end{pmatrix}$$

$$(y_1, y_2) \geq (0, 0)$$

Max-LP

$$(20, 10, 30) \cdot (x_1, x_2, x_3)^T \rightarrow \max$$

$$\text{mit } \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \frac{1}{2} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \leq \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$(x_1, x_2, x_3) \geq (0, 0, 0)$$

Zu "ässige Bereiche:

$$ZB(\text{Min-LP}) = \{y \in \mathbb{R}^m : A^T \cdot y^T \geq c^T \wedge y \geq \Theta\}$$

$$ZB(\text{Max-LP}) = \{x \in \mathbb{R}^n : A \cdot x^T \leq b^T \wedge x \geq \Theta\}$$

Für Paare dualer LP gilt:

- (i)  $\forall x \in ZB(\text{Max-LP}) \forall y \in ZB(\text{Min-LP}) (c^T x^T \leq b^T y^T)$
- (ii) Max-LP hat eine optimale Lösung  $x_{opt}$  genau dann, wenn Min-LP eine optimale Lösung  $y_{opt}$  hat. Es gilt dann:  $c^T x_{opt}^T = b^T y_{opt}^T$ .

8.4. Das Simplexverfahren

Grundidee: systematisch die Ecken des ZB nach einer optimalen Lösung absuchen

Eingabe:

~~Max-LP~~

Max-LP

$$c \cdot x^T \rightarrow \max$$

$$\text{mit } A \cdot x^T \leq b^T$$

$$x \geq \Theta$$

Voraussetzungen:

$$A \in \mathbb{R}^{m \times n}$$

$$b \geq \Theta$$

Übertragung in eine Tabellenstruktur (Tableau):

		1	2	...	(m+n)
$s_1$	$z_1$	$e_{11}$	$e_{12}$	...	$e_{1,m+n}$
$s_2$	$z_2$	$\vdots$	$\vdots$		$\vdots$
$\vdots$	$\vdots$				
$s_m$	$z_m$	$e_{m1}$	$e_{m2}$	...	$e_{m,m+n}$
$w$		$f_1$	$f_2$	...	$f_{m+n}$

- o)  $s_1, s_2, \dots, s_m$  paarweise verschiedene Spaltennummern aus  $\{1, 2, \dots, m+n\}$
- o)  $z_i \in \mathbb{R}, e_{i,j} \in \mathbb{R}$
- o)  $c_{n+1} = c_{n+2} = \dots = c_{m+n} = 0$
- o)  $f_j = (e_{1,j} \cdot c_{s_1} + e_{2,j} \cdot c_{s_2} + \dots + e_{m,j} \cdot c_{s_m}) - c_j$
- o)  $w = z_1 \cdot c_{s_1} + z_2 \cdot c_{s_2} + \dots + z_m \cdot c_{s_m}$

Bsp: Das LP  $(1,1) \cdot (x_1, x_2)^T \rightarrow \max$

$n=2$   
 $m=3$

mit  $\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & -1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \leq \begin{pmatrix} 4 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix}$

$(x_1, x_2) \geq (0,0)$

liefert folgendes Starttableau:

	$b^T$	1	2	3	4	5	
$n+1$	3	4	1	2	1	0	$0, I_m$
	4	3	2	-1	0	1	0
$n+m$	5	1	0	1	0	0	1
	0	-1 -1		0 0 0			
		-c		0			

Fallunterscheidung in einem Schritt des Simplexverfahrens:

1. Fall:  $f_1 \geq 0, f_2 \geq 0, \dots, f_{n+m} \geq 0$

Dann ist  $x^* = (x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)$  mit  $x_k = \begin{cases} z_k, & \text{falls } s_i = k \\ 0, & \text{sonst} \end{cases}$  eine optimale Lösung.

2. Fall: Es gibt ein  $j$  mit  $f_j < 0$  und  $e_{ij} \leq 0$  für alle  $i \in \{1, 2, \dots, m\}$ .

Dann hat das LP keine optimale Lösung.

3. Fall: Für alle  $j$  mit  $f_j < 0$  gibt es ein  $e_{ij} > 0$ .

Dann wählen wir ein  $l$  mit  $f_l < 0$  und bestimmen dazu ein  $k$  mit  $e_{k,l} > 0$  und  $\frac{z_k}{e_{k,l}}$  minimal.

Damit aktualisieren wir die Einträge im Tableau wie folgt:

$$s_i = \begin{cases} s_i, & \text{für } i \neq k \\ l, & \text{für } i = k \end{cases}$$

$$z_i^1 = \begin{cases} \frac{z_i}{e_{kil}} & \text{für } i=k \\ z_i - \frac{e_{iil}}{e_{kil}} \cdot z_k & \text{sonst} \end{cases}$$

$$e_{ij}^1 = \begin{cases} \frac{e_{ij}}{e_{kil}} & \text{für } i=k \\ e_{ij} - \frac{e_{iil}}{e_{kil}} \cdot e_{kij} & \text{sonst} \end{cases}$$

~~Beispiel~~

Bsp: (von oben)

3. Fall,  $l=1, k=2$ :

		1	2	3	4	5
3	$\frac{5}{2}$	0	$\frac{5}{2}$	1	$-\frac{1}{2}$	0
1	$\frac{3}{2}$	1	$-\frac{1}{2}$	0	$\frac{1}{2}$	0
5	1	0	1	0	0	1
	$\frac{3}{2}$	0	$-\frac{3}{2}$	0	$\frac{1}{2}$	0

3. Fall,  $l=2, k=3$ :

		1	2	3	4	5
3	0	0	0	1	$-\frac{1}{2}$	$-\frac{5}{2}$
1	2	1	0	0	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$
2	1	0	1	0	0	1
	3	0	0	0	$\frac{1}{2}$	$\frac{3}{2}$

1. Fall:

$x^* = (2, 1)$  ist eine optimale Lösung des LP.