

Lineare Optimierung

Beispiele: Einführungsbeispiel,

Das folgende Bsp. stammt aus dem Buch „Linear Programming with Mathlab“ von Ferris, Mangasarian, Wright, p. 2 f.

Problemstellung: Ein Bauer hat 3 Kühe, die 22 Gallonen (1 Gallone = 3,785... Liter) Milch pro Woche geben. Aus der Milch kann er Eiscreme und Butter machen. Dazu braucht er:

2 Gallonen Milch für 1 kg Butter

3 — „ — 1 Gallone Eiscreme

Es gibt keine Lagerrestriktionen für Butter, Eiscreme kann er max. 6 Gallonen lagern. Er hat 6 Stunden pro Woche für die Herstellung zur Verfügung. Folgende Arbeitszeiten benötigt die Herstellung

1 Stunde für 4 Gallonen Eiscreme

— „ — 1 kg Butter

Alles, was er produziert, kann er verkaufen (vollständiger Absatz):

5 \$ pro Gallone Eiscreme

4 \$ pro kg Butter

Ziel: Wieviele Gallonen Eiscreme und wieviele kg Butter soll er herstellen, sodass er max. Profit hat?

Formulierung als math. Problem:

Entscheidungsvariablen: x_1 ... Gallonen Eiscreme } die hergestellt werden
 x_2 ... kg Butter

Zielfkt.: Profit = $5x_1 + 4x_2 \rightarrow \max.$

Nebenbedingungen: $x_1 \leq 6$ (Lagerung von Eiscreme)

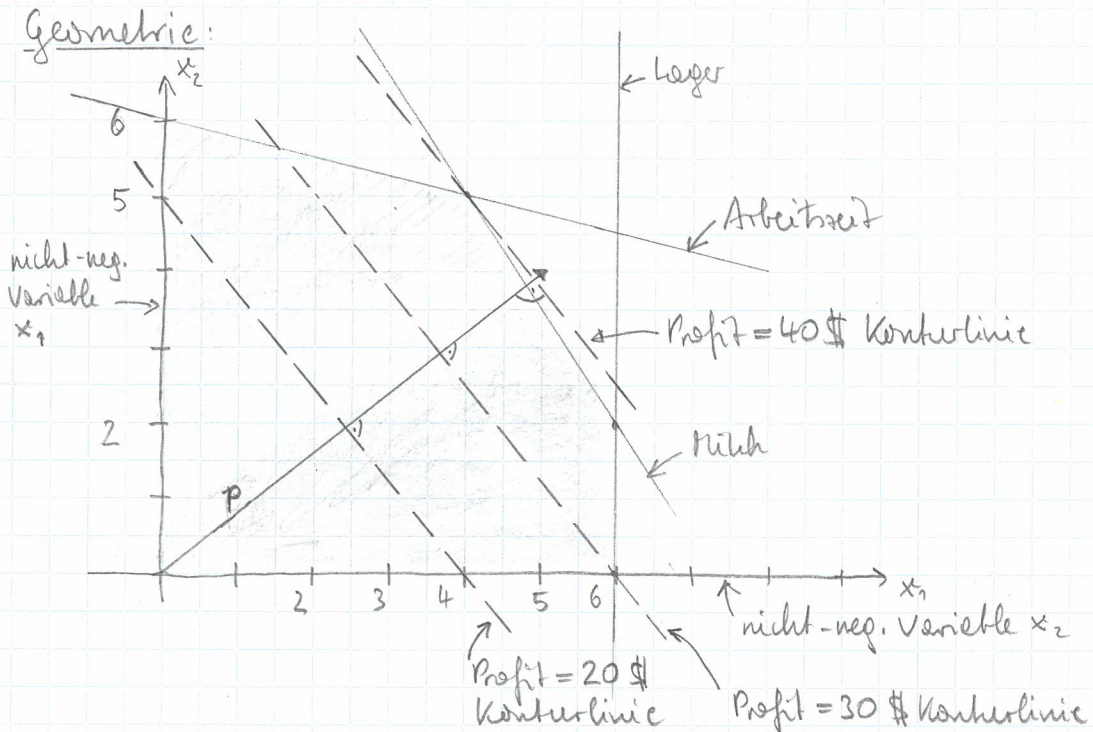
$\frac{1}{4}x_1 + x_2 \leq 6$ (Arbeitszeit)

$3x_1 + 2x_2 \leq 22$ (verfügbare Milch)

$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$ (keine neg. Variablenwerte)

Zusammenfassung:

$$\begin{array}{l} \text{max.} \quad 5x_1 + 4x_2 \quad \dots \text{Zielfkt} \\ \text{so dass} \quad x_1 \leq 6 \\ \text{(engl. s.t. such that, subject to)} \quad \frac{1}{4}x_1 + x_2 \leq 6 \\ \quad 3x_1 + 2x_2 \leq 22 \\ \quad x_1 \geq 0 \\ \quad x_2 \geq 0 \end{array} \left. \vphantom{\begin{array}{l} \text{max.} \quad 5x_1 + 4x_2 \\ \text{so dass} \quad x_1 \leq 6 \\ \text{(engl. s.t. such that, subject to)} \quad \frac{1}{4}x_1 + x_2 \leq 6 \\ \quad 3x_1 + 2x_2 \leq 22 \\ \quad x_1 \geq 0 \\ \quad x_2 \geq 0 \end{array}} \right\} \dots \text{Nebenbedingungen}$$



Optimaler Punkt = opt. Entscheidung: $x^* = \begin{pmatrix} 4 \\ 5 \end{pmatrix}$, d.h.

4 Gallonen Eiscreme und 5 kg Butter erzielen den max. Profit von $5 \cdot 4 + 4 \cdot 5 = 40$ \$.

Matrixformulierung: $p = \begin{pmatrix} 5 \\ 4 \end{pmatrix}$... Preis/Profit-Vektor
 $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$... Entscheidungsvektor

Zielfkt. $p^T x = (5, 4) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = 5x_1 + 4x_2 \rightarrow \text{max.}$

Variante über Kostenminimierung: $c = -p = \begin{pmatrix} -5 \\ -4 \end{pmatrix}$... Kostenvektor;
 $c^T x = -5x_1 - 4x_2 \rightarrow \text{min.}$

Nebenbedingungen

$$x_1 \geq 0 \quad | \cdot (-1)$$

$$x_2 \geq 0 \quad | \cdot (-1)$$

$$-x_1 \leq 0$$

$$-x_2 \leq 0$$

$$\underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1/4 & 1 \\ 3 & 2 \\ -1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}}_A \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}}_x \leq \underbrace{\begin{pmatrix} 6 \\ 6 \\ 22 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}}_b$$

Matrixform:

$$\boxed{\begin{array}{l} \min c^T x \\ \text{s.t. } Ax \leq b \end{array}}$$

oder

$$\boxed{\begin{array}{l} \max p^T x \\ \text{s.t. } Ax \leq b \end{array}}$$

Def. Ein Lineares Programm (LP) ist ein Problem der Form

$$\boxed{\begin{array}{l} \min c^T x \\ \text{s.t. } Ax \leq b \end{array}}$$

Ein Vektor x heißt zulässig, wenn er die Nebenbed. erfüllt, d.h. $Ax \leq b$.

Ein zulässiger Vektor (Punkt) ist eine Lösung des LP (optimaler Punkt), wenn es keinen anderen zulässigen Punkt gibt, der einen niedrigeren Zielfunktionswert hat.

Wenn x^* eine Lösung ist, dann ist $c^T x^*$ der optimale Wert des LP.

Formeln:

- optimaler Wert: $w^* = \min \{ c^T x \mid Ax \leq b \}$, kann auch $+\infty$ oder $-\infty$ sein,
- optimaler Punkt: x^* mit $Ax^* \leq b$ und $c^T x^* = w^*$
- optimale Menge: $X_{\text{opt}} = \{ x \mid Ax \leq b, c^T x = w^* \}$

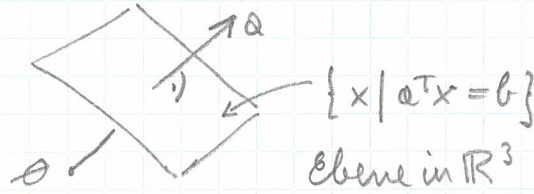
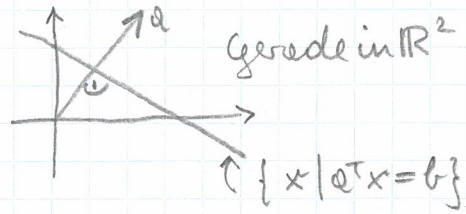
Beispiel von oben:

$$w^* = 40, \quad x^* = \begin{pmatrix} 4 \\ 5 \end{pmatrix}, \quad X_{\text{opt}} = \left\{ \begin{pmatrix} 4 \\ 5 \end{pmatrix} \right\}.$$

Geometrie:

▷ 1 Gleichung

$$a^T x = b$$



▷ 1 Ungleichung

$$a^T x \geq b \quad \dots \text{Halbebene} \dots \quad a^T x \leq b$$



Beachte: 1.) $a^T x = b$ ist äquivalent zu den zwei

Ungleichungen $a^T x \leq b$ und $a^T x \geq b$.

2.) $a^T x \geq b \quad | \cdot (-1)$

$$-a^T x \leq -b$$

3.) Es genügt daher, Ungleichungen vom

Typ \leq zu betrachten.

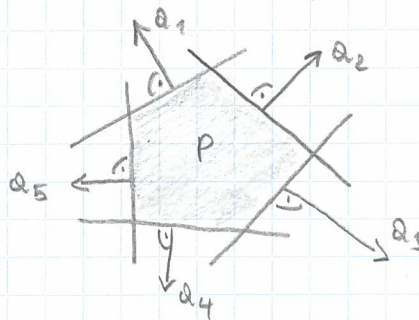
▷ mehrere Ungleichungen:

$$\left. \begin{array}{l} a_1^T x \leq b_1 \\ a_2^T x \leq b_2 \\ \vdots \\ a_m^T x \leq b_m \end{array} \right\}$$

in Matrixform
 $Ax \leq b$
 $m \times n \quad n \times m \quad m \times 1$

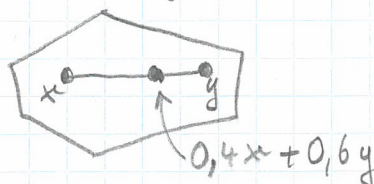
$Ax \leq b$ definiert ein Polyeder, also die Schnittmenge endlich vieler Halbebenen.

$$P = \{x \mid Ax \leq b\}, \text{ zulässiger Bereich des LP.}$$



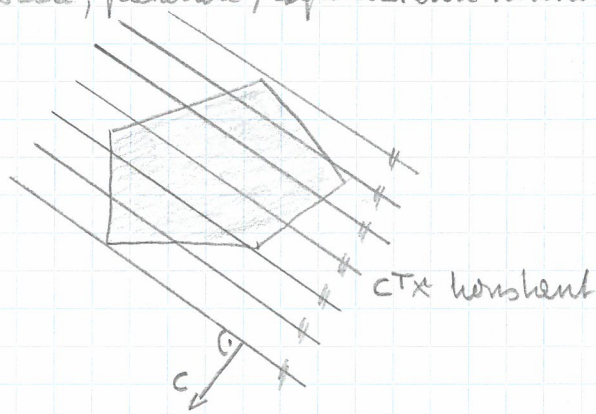
Bemerkung: Ein Polyeder ist konvex, d.h. Für 2 beliebige Punkte des Polyeders liegt deren Verbindungsline in Polyeder:

$$\forall x, y \in P, 0 \leq \lambda \leq 1 \Rightarrow \lambda x + (1-\lambda)y \in P$$



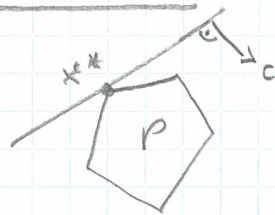
konvexe Kombination von x und y

▷ Zielfunktion $c^T x$ ist eine lineare Fkt. in x und hat daher gerade, parallele, äquidistante Konturlinien.

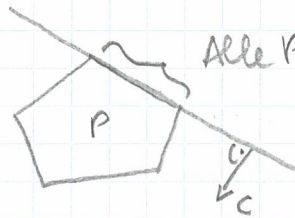


Lösungsstruktur von LPs:

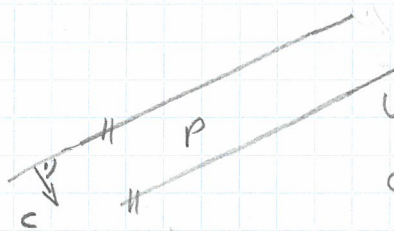
Typen:



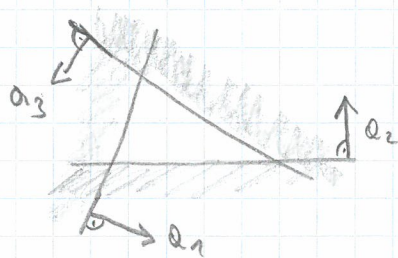
Eindeutige Lösung x^* an einer Ecke des Polyeders.



Alle Punkte auf dieser Kante des Polyeders sind opt. Punkte. ∞ Lösungen, die konvexe Kombinationen von opt. Eckpunkten sind.

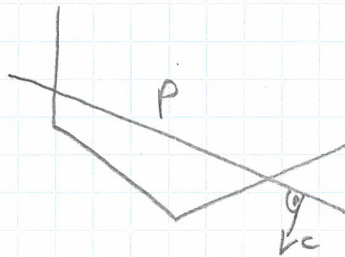


Wieder ∞ Lösungen, aber keine opt. Eckpunkte.



$P = \{ \}$... leere Menge.

Das LP ist unsulässig. Die Nebenbedingungen sind inkonsistent
 $w^* = +\infty$



Das LP ist unbeschränkt, $w^* = -\infty$.

Es gibt zulässige Punkte mit beliebig kleinen Zielfunktionswerten.

Zusammenfassung:

- $w^* = -\infty \iff$ Das LP ist unbeschränkt, $X_{\text{opt}} = \{ \}$
- $w^* = +\infty \iff P = \{ \}, X_{\text{opt}} = \{ \}$
- w^* ist endlich $\iff X_{\text{opt}} \neq \{ \}$

Theorem: Falls das Polyeder der Nebenbedingungen mind. eine Ecke hat und w^* endlich ist, dann gibt es eine Ecke des Polyeders, die eine Lösung (= opt. Punkt) ist.

Daher könnte man 1.) alle Ecken bestimmen

2.) die Ecke(n) mit dem niedrigsten Zielfunktionswert ist eine Lösung

Diese Vorgehensweise ist für große LP aber nicht effizient.

Der Simplex-Algorithmus löst ein LP, indem von einer Ecke zu einer nächsten gesprungen wird, deren Zielfunktionswert niedriger ist, bis dies nicht mehr möglich ist und somit eine Lsg. gefunden wurde.