

Modellierung und Optimierung mit OPL

1 Grundlagen der linearen Optimierung

Andreas Popp



1.1 Modellierung

1.2 Lineare Optimierung

Eigenschaften

Lösung von linearen Modellen

1.3 Modell und Modellinstanz

x_1 Produktionsmenge von Produkt 1

x_2 Produktionsmenge von Produkt 2

x_3 Produktionsmenge von Produkt 3

1.1 Modellierung

Lösung von linearen Modellen

Definition: Lösung eines Optimierungsmodells

Weisen wir den Entscheidungsvariablen konkrete Werte zu, so heißt dies eine Lösung des Optimierungsmodells.

Maximiere den Umsatz (in k€):

- $\max U(x_1, x_2, x_3) = 2,9 \cdot x_1 + 3,3 \cdot x_2 + 2,2 \cdot x_3$

Definition: Optimallösung und Optimalwert eines Optimierungsmodells

Gibt es eine zulässige Lösung, in der die Zielfunktion ihr Maximum bzw. Minimum über alle zulässigen Lösungen annimmt (was nicht zwingend der Fall sein muss), so ist dies eine Optimallösung und der zugehörige Zielfunktionswert ist der Optimalwert.

Lineare Funktionen und Nebenbedingungen

Lineare Funktion

$$f(x_1, \dots, x_N) = \sum_{n=1}^N c_n \cdot x_n$$

Lineare Nebenbedingung

Sei f eine lineare Funktion:

$$f(x_1, \dots, x_N) = b$$

$$f(x_1, \dots, x_N) \leq b$$

$$f(x_1, \dots, x_N) \geq b$$

Lineares Optimierungsmodell

Zielfunktion und Nebenbedingung linear in den
Entscheidungsvariablen \implies lineares Optimierungsmodell

Proportionalität Jede Variable trägt einen proportionalen Wert zur Funktion bei.

Unabhängigkeit Der Wert, den eine Variable zur Funktion beiträgt ist unabhängig von der Ausprägung der anderen Variablen.

- ▶ Variablen haben einen anderen Exponenten als 1
 - ▶ andere natürliche Exponenten, z.B.: x^2
 - ▶ Wurzeln, z.B.: $\sqrt{x} = x^{\frac{1}{2}}$
 - ▶ Variablen im Nenner, z.B.: $\frac{1}{x} = x^{-1}$
- ▶ Variablen werden miteinander multipliziert, z.B.: $x_1 \cdot x_2$
- ▶ Exponentialfunktionen, z.B.: 2^x
- ▶ Absolutbeträge, z.B. $|x|$

Besonderheit: Konstanten

Konstanten sind grundsätzlich nicht linear, stören aber in linearen Optimierungsmodellen nicht, da sie stets auflösbar sind.

deterministische vs. stochastische Optimierungsmodelle

deterministische Optimierungsmodelle: alle Parameter und Funktionswerte sind stets eindeutig bekannt

stochastische Optimierungsmodelle: Parameter und Funktionswerte unterliegen zufälligen Schwankung

Lineare Optimierungsmodelle sind grundsätzlich deterministisch.

kontinuierliche vs. ganzzahlige Optimierungsmodelle

kontinuierliche Optimierungsmodelle: die Werte der Entscheidungsvariablen sind beliebig teilbar (reelle Werte)

ganzzahlige Optimierungsmodelle: die Werte der Entscheidungsvariablen können nur ganzzahlige Werte annehmen

Arten von linearen Optimierungsmodellen nach zulässigen Werten für Entscheidungsvariablen:

- ▶ kontinuierliche Entscheidungsvariablen \implies (kontinuierliches) lineares Optimierungsmodell
- ▶ ganzzahlige Entscheidungsvariablen \implies ganzzahliges lineares Optimierungsmodell
- ▶ sowohl kontinuierliche als auch ganzzahlige Entscheidungsvariablen \implies gemischt-ganzzahliges lineares Optimierungsmodell

Lösungsstrukturen für lineare Optimierungsmodelle

- ▶ es gibt genau eine Optimallösung
- ▶ es gibt unendlich viele Optimallösung
- ▶ es gibt keine Optimallösung
 - ▶ der Lösungsraum ist leer
 - ▶ der Lösungsraum ist unbeschränkt und die Zielfunktion geht gegen unendlich

1.3 Modell und Modellinstanz

Optimierungsmodell aus Beispiel “Lewig Sanstetten”

Modell: Produktionsproblem

$$\begin{array}{ll}\max & 2,9 \cdot x_1 + 3,3 \cdot x_2 + 2,2 \cdot x_3 \\s.t. & 5,3 \cdot x_1 + 2,9 \cdot x_2 + 2,5 \cdot x_3 \leq 64 \\& 3,9 \cdot x_1 + 4,8 \cdot x_2 + 3,1 \cdot x_3 \leq 48 \\& x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, x_3 \geq 0\end{array}$$

Indexmengen als spezielle Parameter

Variante 1: Maximalindex als Parameter

Sei $I \in \mathbb{N}$ die Anzahl der Produkte, dann lautet zum Beispiel die Zielfunktion:

$$\sum_{i=1}^I p_i \cdot x_i$$

Variante 2: Indexmenge als Parameter

Sei I die Menge der Produkte, dann lautet zum Beispiel die Zielfunktion:

$$\sum_{i \in I} p_i \cdot x_i$$

Modell: Produktionsproblem

$$\begin{aligned} \max \quad & \sum_{i \in I} p_i \cdot x_i \\ \text{s.t.} \quad & \sum_{i \in I} v_{Ai} \cdot x_i \leq c_A \\ & \sum_{i \in I} v_{Bi} \cdot x_i \leq c_B \\ & x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, x_3 \geq 0 \end{aligned}$$

1.1 Modellierung

1.2 Lineare Optimierung

Eigenschaften

Lösung von linearen
Modellen

1.3 Modell und Modellinstanz

Verwendung des Allquantors

$$\sum_{i \in I} v_{Ai} \cdot x_i \leq c_A$$
$$\sum_{i \in I} v_{Bi} \cdot x_i \leq c_B$$

↓ Indexmenge R der Ressourcen ↓

$$\sum_{i \in I} v_{ri} \cdot x_i \leq c_r \quad \forall r \in R$$

Modell: Produktionsproblem

$$\begin{aligned} \max \quad & \sum_{i \in I} p_i \cdot x_i \\ \text{s.t.} \quad & \sum_{i \in I} v_{ri} \cdot x_i \leq c_r \quad \forall r \in R \\ & x_i \geq 0 \quad \forall i \in I \end{aligned}$$

Indexmengen:

/ Menge der Produkte

R Menge der Ressourcen

Parameter:

p_i Preis von Produkt $i \in I$

c_r Kapazität von Ressource $r \in R$

v_{rj} Kapazitätsverbrauch von Produkt $i \in I$ auf Ressource $r \in R$

Entscheidungsvariablen:

x_i Produktionsmenge von Produkt $i \in I$

Modellbeschreibung:

$$\begin{aligned} \max \quad & \sum_{i \in I} p_i \cdot x_i \\ \text{s.t.} \quad & \sum_{i \in I} v_{ri} \cdot x_i \leq c_r \quad \forall r \in R \quad (\text{I}) \\ & x_i \geq 0 \quad \forall i \in I \end{aligned}$$

Lösung von linearen Modellen

1.3 Modell und Modellinstanz

