

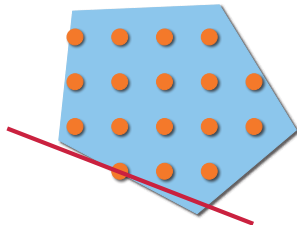
# Diskrete Optimierung: Fallstudien aus der Praxis

## Branch and Bound – Grundlagen

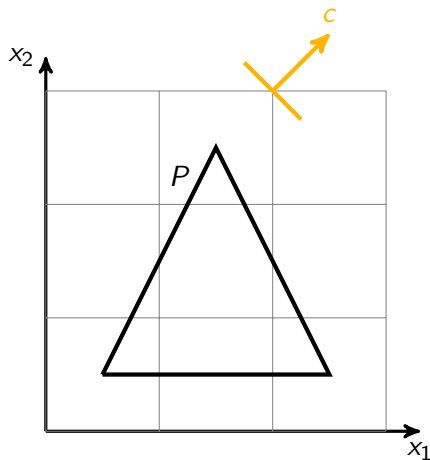
Barbara Langfeld, Michael Ritter, Barbara Wilhelm

Technische Universität München

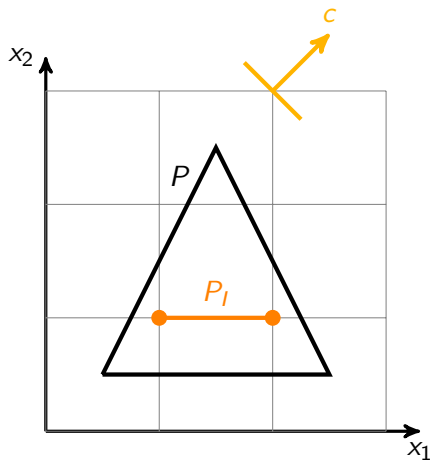
20A



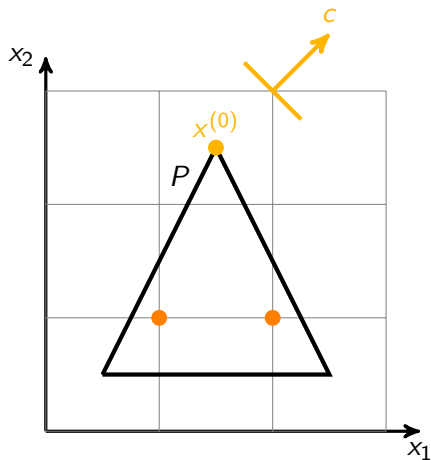
$$\begin{aligned} \max \quad & c^T x \\ \text{Ax} \leq & b \\ x \geq & 0 \\ x \in & \mathbb{Z}^n \end{aligned}$$



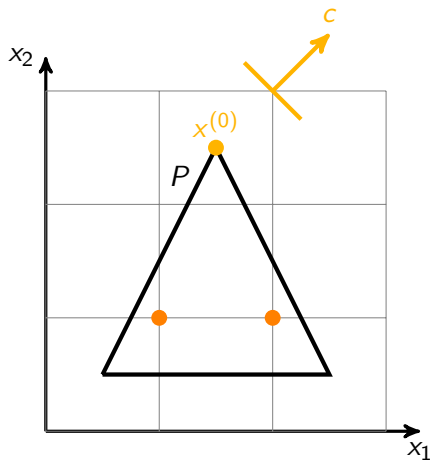
$$\begin{aligned} \max \quad & c^T x \\ \text{Ax} \leq & b \\ x \geq & 0 \\ x \in & \mathbb{Z}^n \end{aligned}$$



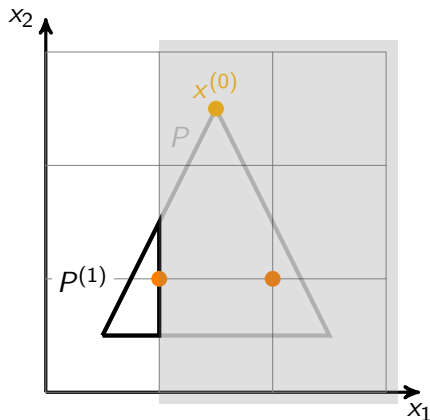
- LP-Relaxation:  $x^{(0)} = \begin{pmatrix} 1.5 \\ 2.5 \end{pmatrix}$



- LP-Relaxation:  $x^{(0)} = \begin{pmatrix} 1.5 \\ 2.5 \end{pmatrix}$
- $x_1^{(0)} \notin \mathbb{Z} \Rightarrow$  Teilprobleme:



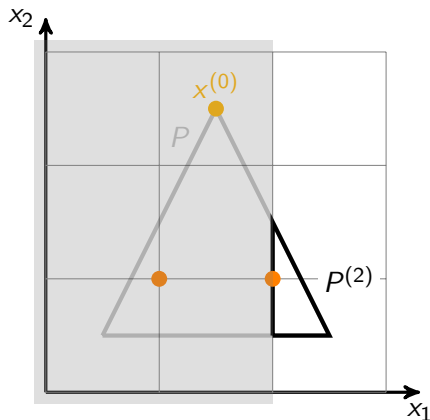
- LP-Relaxation:  $x^{(0)} = \begin{pmatrix} 1.5 \\ 2.5 \end{pmatrix}$
- $x_1^{(0)} \notin \mathbb{Z} \Rightarrow$  Teilprobleme:  
$$x_1 \leq \lfloor x_1^{(0)} \rfloor = 1$$



- LP-Relaxation:  $x^{(0)} = \begin{pmatrix} 1.5 \\ 2.5 \end{pmatrix}$
- $x_1^{(0)} \notin \mathbb{Z} \Rightarrow$  Teilprobleme:

$$x_1 \leq \lfloor x_1^{(0)} \rfloor = 1$$

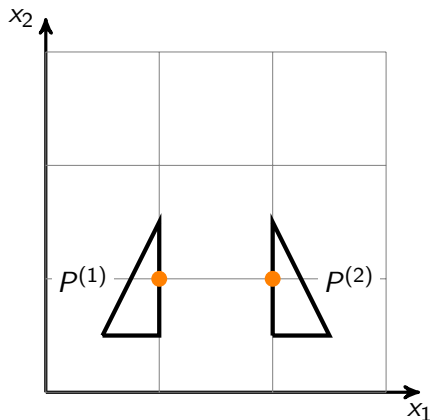
oder  $x_1 \geq \lceil x_1^{(0)} \rceil = 2$



- LP-Relaxation:  $x^{(0)} = \begin{pmatrix} 1.5 \\ 2.5 \end{pmatrix}$
- $x_1^{(0)} \notin \mathbb{Z} \Rightarrow$  Teilprobleme:  
$$x_1 \leq \lfloor x_1^{(0)} \rfloor = 1$$

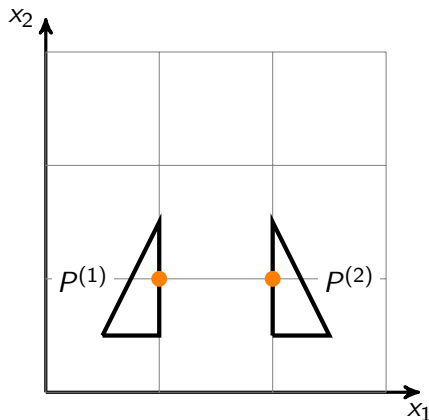
oder

$$x_1 \geq \lceil x_1^{(0)} \rceil = 2$$
- für jedes Teilproblem:  
Prozedur wiederholen



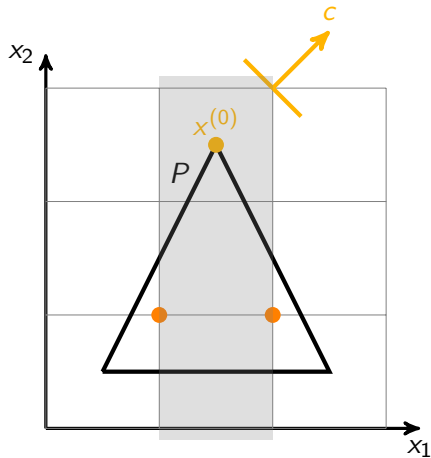


- LP-Relaxation:  $x^{(0)} = \begin{pmatrix} 1.5 \\ 2.5 \end{pmatrix}$
- $x_1^{(0)} \notin \mathbb{Z} \Rightarrow$  Teilprobleme:  
$$x_1 \leq \lfloor x_1^{(0)} \rfloor = 1$$
  
oder 
$$x_1 \geq \lceil x_1^{(0)} \rceil = 2$$
- für jedes Teilproblem:  
Prozedur wiederholen

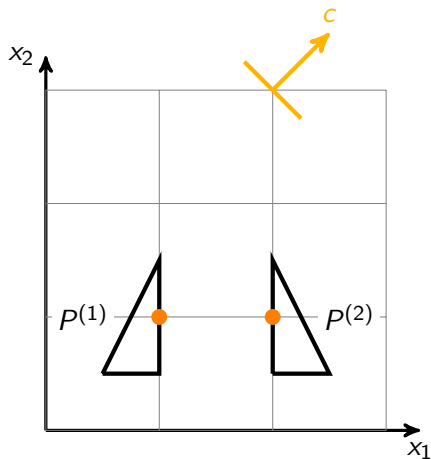


➔ Branching

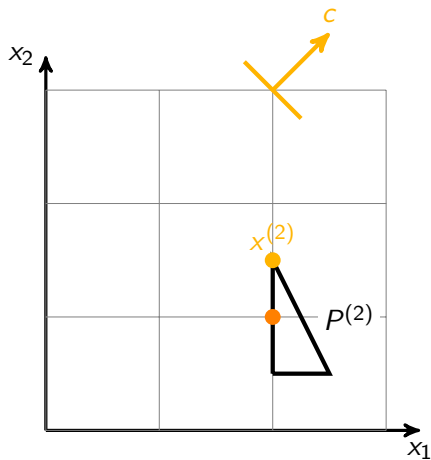
# Bounding



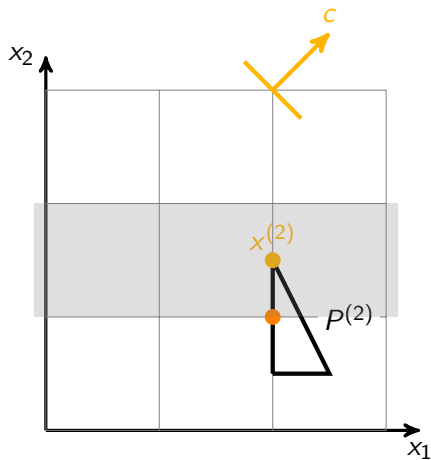
beste Lösung: ?? Zielfunktionswert: ??



beste Lösung: ?? Zielfunktionswert: ??

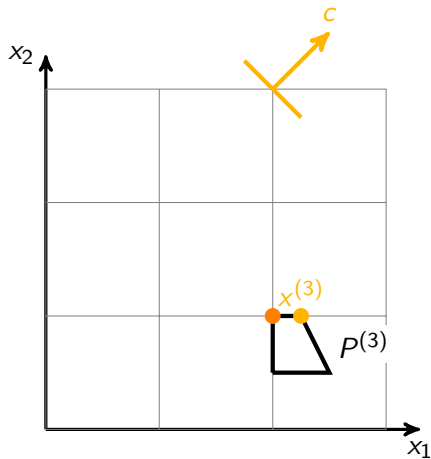


beste Lösung: ?? Zielfunktionswert: ??



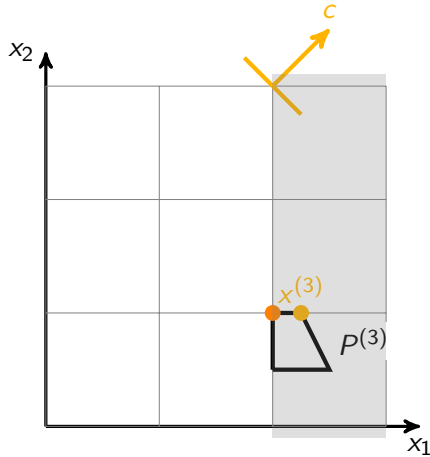
beste Lösung: ?? Zielfunktionswert: ??

# Bounding

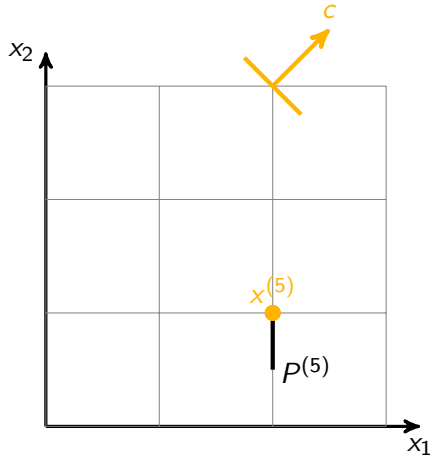


beste Lösung: ?? Zielfunktionswert: ??

# Bounding

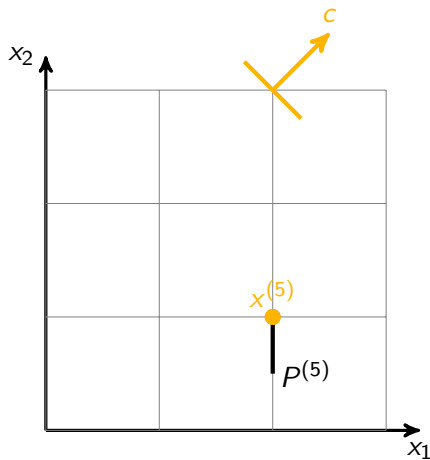


beste Lösung: ?? Zielfunktionswert: ??

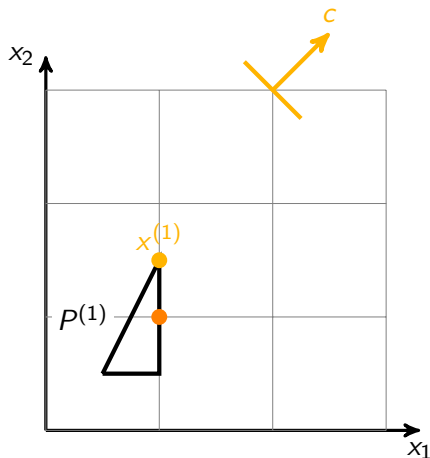


beste Lösung: ?? Zielfunktionswert: ??

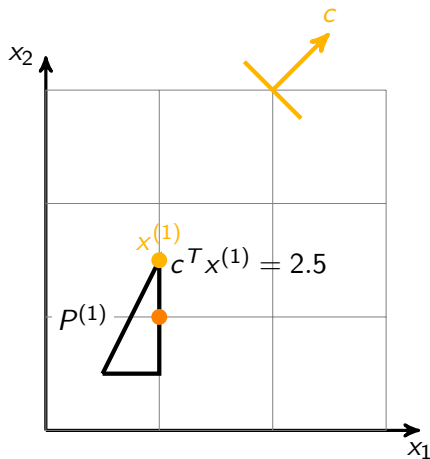




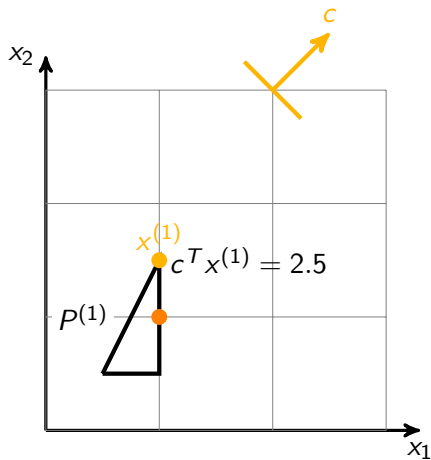
beste Lösung:  $(2, 1)^T$  Zielfunktionswert: 3



beste Lösung:  $(2, 1)^T$  Zielfunktionswert: 3

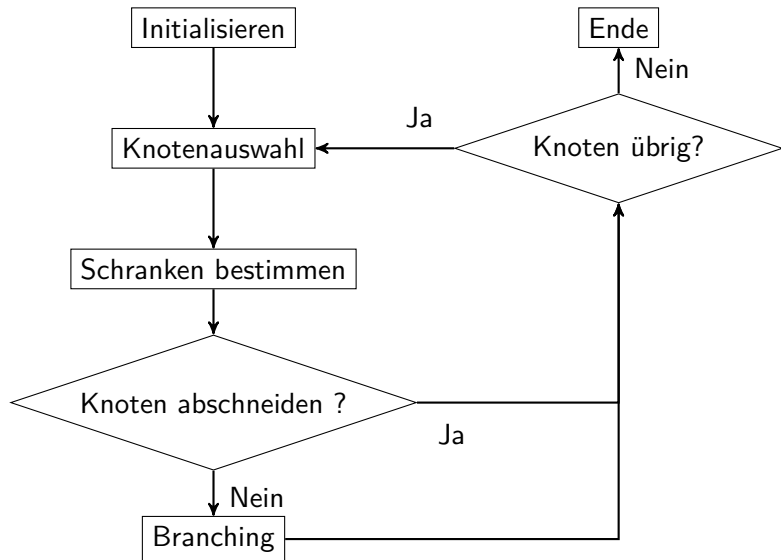


beste Lösung:  $(2, 1)^T$  Zielfunktionswert: 3



➔ Bounding

# Branch & Bound: Überblick



**Knotenauswahl:** Welches Teilproblem zuerst?

**Schranken:** Woher gute globale und lokale Schranken?

**Abschneiden:** Baum möglichst klein halten!

**Branching:** Wieviele und welche Teilprobleme?

**Knotenauswahl**

**Schranken**

**Abschneiden**

**Branching**

## allgemein

- zulässige Lösung finden
- Schranken verbessern
- Baum klein halten
- gute Lösung finden

## für ILP

- Teilproblem ➔ Teil-Polyeder
- Güteschätzung: Dualitätslücke

**Knotenauswahl**

**Schranken**

**Abschneiden**

**Branching**

## allgemein

- globale untere Schranke: Mindestwert der Lösung
- lokale obere Schranken: Höchstwert der Lösung in Teilproblem
- gute Schranken → kleiner Baum
- Rechenaufwand

## für ILP

- global: zulässige ganzzahlige Lösung, Heuristik
- lokal: LP-Relaxation



**Knotenauswahl**   **Schranken**   **Abschneiden**   **Branching**

## allgemein

- lokale Schranke  $<$  globale Schranke   ➡   Abschneiden
- Baum klein halten
- evtl. vorzeitiger Abbruch   ➡   Güte der Lösung?

## für ILP

- Vergleich der Schranken

**Knotenauswahl**

**Schranken**

**Abschneiden**

**Branching**

## allgemein

- wenige Zweige, kleiner Baum
- schnell Lösung finden
- gute Schranken

## für ILP

- fraktionelle Komponente wählen
- auf- und abrunden, evtl. mehrere Zweige
- andere Ideen ➡ kommende Stunden

## allgemein

- exakter Algorithmus
- Prototyp, Details müssen festgelegt werden
- entscheidend: gute Schranken, Branching, Knotenauswahl

## allgemein

- exakter Algorithmus
- Prototyp, Details müssen festgelegt werden
- entscheidend: gute Schranken, Branching, Knotenauswahl

## für ILP

- wichtigster ILP-Algorithmus in der Praxis
- Performancegarantie: Dualitätslücke
- problemangepasste Strategien hilfreich
- Kombinationen mit Heuristiken, Approximationsalgorithmen, Schnittebenen-Verfahren