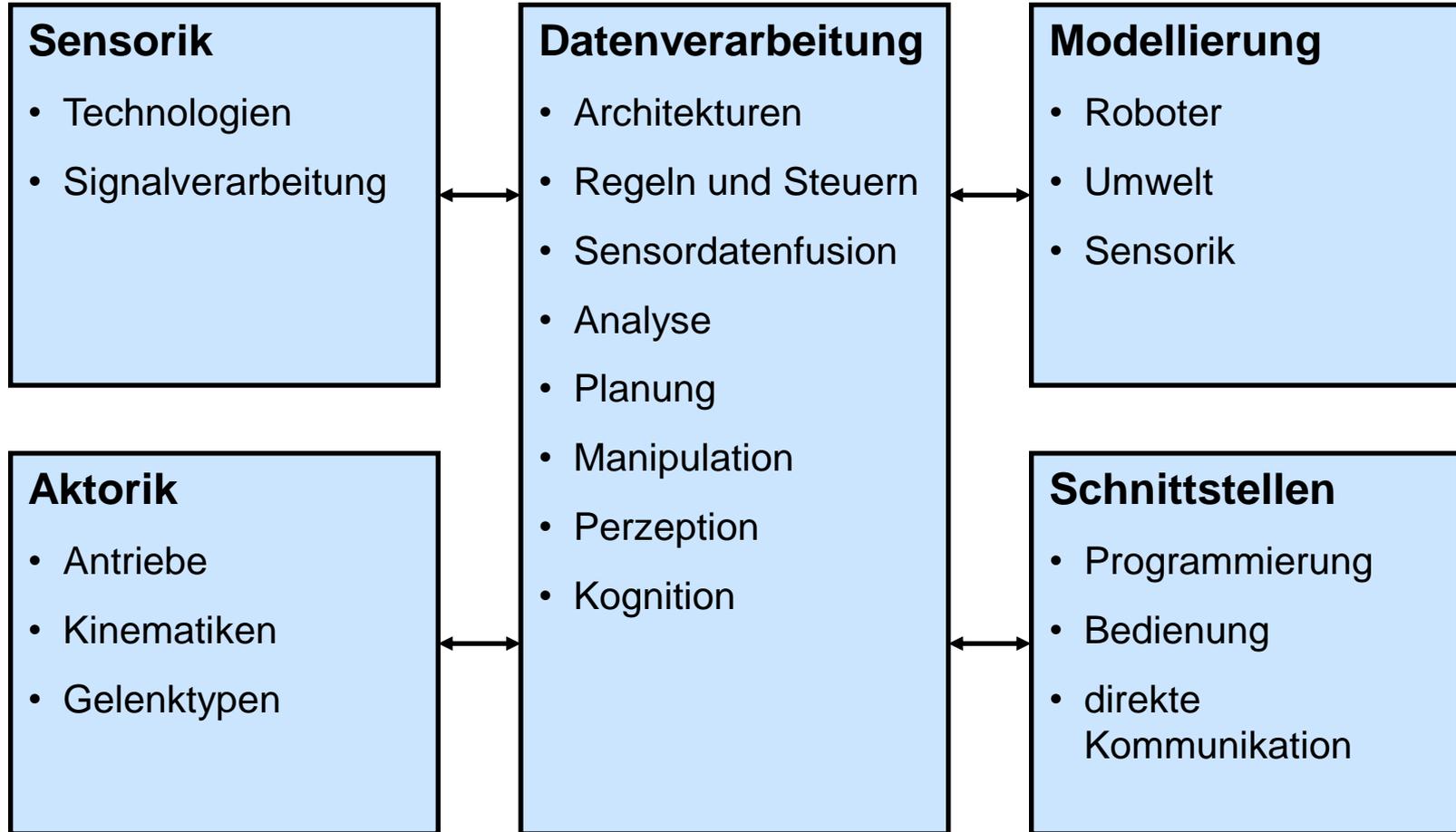


# XII. Planungssysteme

Prof. Dr.-Ing. Rüdiger Dillmann



- Motivation
- Planungsverfahren
- Planung in der Robotik
- STRIPS

Warum planen?

Was planen?

Wie planen?

## Warum planen?

- Planung dort, wo mehr als ein Schritt nötig ist, um zum Ziel zu kommen (eine Aufgabe zu erledigen).

## Was planen?

- Aktionsplanung
  - Welche Aktionen werden aus Aufgabe abgeleitet?
- Reihenfolgeplanung
  - Zeitliche Beziehungen zwischen Aktionen
- Ressourcenplanung
  - Welche Roboter, Geräte führen Aktionen aus
- Zeitplanung
  - Wann werden Aktionen gestartet
- Durchführungsplanung
  - Welche Parameter für Aktionsausführung (Bahn- und Greifplanung)
- Scheduling
  - Ressourcenplanung und Zeitplanung

## Wie planen?

Unter einem **Planungssystem** für Roboter versteht man allgemein ein System, das ausgehend von einem **Anfangszustand** und der Beschreibung eines gewünschten **Zielzustandes** eine Folge von **Aktionen** (Aktionsplan) generiert, die das betrachtete System von seinem Anfangszustand schrittweise in den gewünschten Zielzustand überführen.

- Überwachung des Plans mit Sensoren
- bei Abweichung umplanen

- Motivation
- Planungsverfahren
  - Vorgehensweise
  - Suchverfahren
- Planung in der Robotik
- STRIPS

## Definitionen

- Die von einem Planer erzeugten Aktionssequenzen oder Graphen werden als **Plan** bezeichnet.
- Der Plan beschreibt im Zustandsraum eine Menge von **Zustandsänderungen**, die zum gewünschten Zielzustand führen.
- Diese Zustandsänderungen können **sequentiell, nebenläufig oder koordiniert nebenläufig** sein.
- Generell können Pläne in Teilpläne zerlegt werden
  - Plansegmente: vollständige Teilpläne
  - Planskelette: unvollständige Teilpläne
- Ein nicht weiter zerlegbares Plansegment bzw. der Zustandsübergang wird als Aktionsprimitiv oder **Planprimitiv** bezeichnet.

## Vorgehensweise

### 1. Ziel-Formulierung

- Gesucht: klare Definition, woraus das Ziel besteht
- Definition „Ziel“: Exakt die Menge von Weltzuständen, die das Ziel erfüllen

### 2. Problem-Formulierung

- Gesucht: Zustände und Aktionen, um zum Ziel zu kommen
- Frage der Abstraktion

## Vorgehensweise

### Hintergrundwissen

- Ohne Hintergrundwissen keine Planung möglich
- In Form von Karten, Handlungswissen, ...
- Verschiedene Sequenzen von Aktionen erzeugen:
  - Mögliche, gültige Sequenzen ermitteln
  - „Beste“ Sequenz auswählen

### 3. Suche

### 4. Ausführung

## Genereller Ablauf

while (true) do

Zustand := UPDATESTATE(Zustand, Perzeption)

Ziel := FORMULATEGOAL(Zustand)

Problem := FORMULATEPROBLEM(Zustand, Ziel)

Sequenz := SOLVEPROBLEMBYSEARCH(Problem)

EXECUTE(Sequenz)

end while

## Formale Definition von Problemen und Lösungen

- **Initialer Zustand**  $s^0$
- **Nachfolgerfunktion**, Liste möglicher Nachfolgezustände und Aktionen aus Zustand  $s^t$   
$$\text{SUCC-FN}(s^t) = \{(a^{t+1}, s^{t+1}); s^t \text{ geht in } s^{t+1} \text{ über mit Aktion } a^{t+1}\}$$
- **Zustandsraum**, als Graph:
  - Knoten: Zustände
  - Kanten: Zustandsübergänge, Aktionen
- **Pfad**
  - Folge von Zuständen, verknüpft durch Aktionen

## Formale Definition von Problemen und Lösungen

- **Zieltest**
  - Menge aller Zielzustände
  - Funktion (z.B. „Schachmatt“)
- **Pfadkosten**
  - Zeit, Wegstrecke, Kosten, ...
- **Schrittkosten**
  - Kosten entlang einer Kante
- **Lösung**
  - Pfad vom Startzustand zu einem Zielzustand
  - Optimal: geringste Pfadkosten

## Beispiele für Probleme

- 8-Damen Problem
- TSP (Travelling Salesman Problem)
- Türme von Hanoi
  
- VLSI-Layout
- Navigation für Roboter
- Automatic Assembly Sequencing

## Unterschiedliche Problemstellungen

Vollständiges Wissen ↔ Unvollständiges Wissen

Determinismus ↔ Nichtdeterminismus

Endlicher Zustandsraum ↔ Unendlicher Zustandsraum

Diskreter Zustandsraum ↔ Kontinuierlicher Zustandsraum

Statischer Zustandsraum ↔ Dynamischer Zustandsraum

- Motivation
- Planungsverfahren
  - Vorgehensweise
  - Suchverfahren
- Planung in der Robotik
- STRIPS

## Problemstellung

### Gegeben:

- Problem-Formulierung (Zustandsraum als Graph od. SUCC-FN)
- Ziel-Formulierung (Zielzustände od. Zieltest-Funktion)
- Initialer Zustand

### Gesucht:

Pfad vom initialen Zustand zum Ziel unter bestimmten Nebenbedingungen (z.B. minimale Kosten).

→ Suche im Zustandsraum notwendig

## Allgemeines Verfahren (I)

Baumsuche, Wurzelknoten ist Startzustand

Ablauf:

1. Vergleiche aktuellen Zustand mit Zielzustand
2. Expandiere aktuellen Zustand durch Anwenden der Nachfolgerfunktion  $SUCC-FN(x)$ 
  - Erzeugt neue Menge von Zuständen
3. Wähle einen der neuen Zustände aus (merke alte) und gehe zu 1

Bemerkungen:

- Suchbaum  $\neq$  Zustandsraum
- Knoten im Baum  $\neq$  Zustand
- Speichern der erzeugten Knoten als Liste

## Allgemeines Verfahren (II)

FUNCTION BaumSuche(Problem) RETURN Lösung oder Fehler

Liste.Insert(Startzustand)

WHILE (true) DO

    IF(Liste.IsEmpty())

        THEN RETURN Fehler

    Knoten = Liste.FirstElement()

    IF (ZielTest(Knoten, Problem))

        THEN RETURN Solution(Knoten)

    Liste.Insert(Expand(Knoten, Problem))

## Allgemeines Verfahren (III)

FUNCTION Expand(Knoten, Problem) RETURN Liste von Knoten

Rückgabeliste = Leere Liste

FOR EACH <Aktion, Ergebnis> IN SUCC-FN(Knoten.Zustand) DO

    Knoten s = neuer Knoten

    s.Zustand = Ergebnis

    s.Elternknoten = Knoten

    s.Aktion = Aktion

    s.Pfadkosten = Knoten.Pfadkosten + Schrittkosten(Knoten, Aktion, s)

    s.Tiefe = Knoten.Tiefe + 1

    Rückgabeliste.Add(s)

RETURN Rückgabeliste

## Bewertungskriterien

- Vollständigkeit
  - Wird Lösung gefunden, falls eine existiert?
- Optimalität
  - Wird optimale Lösung gefunden?
- Zeitkomplexität
- Raumkomplexität, Speicheraufwand

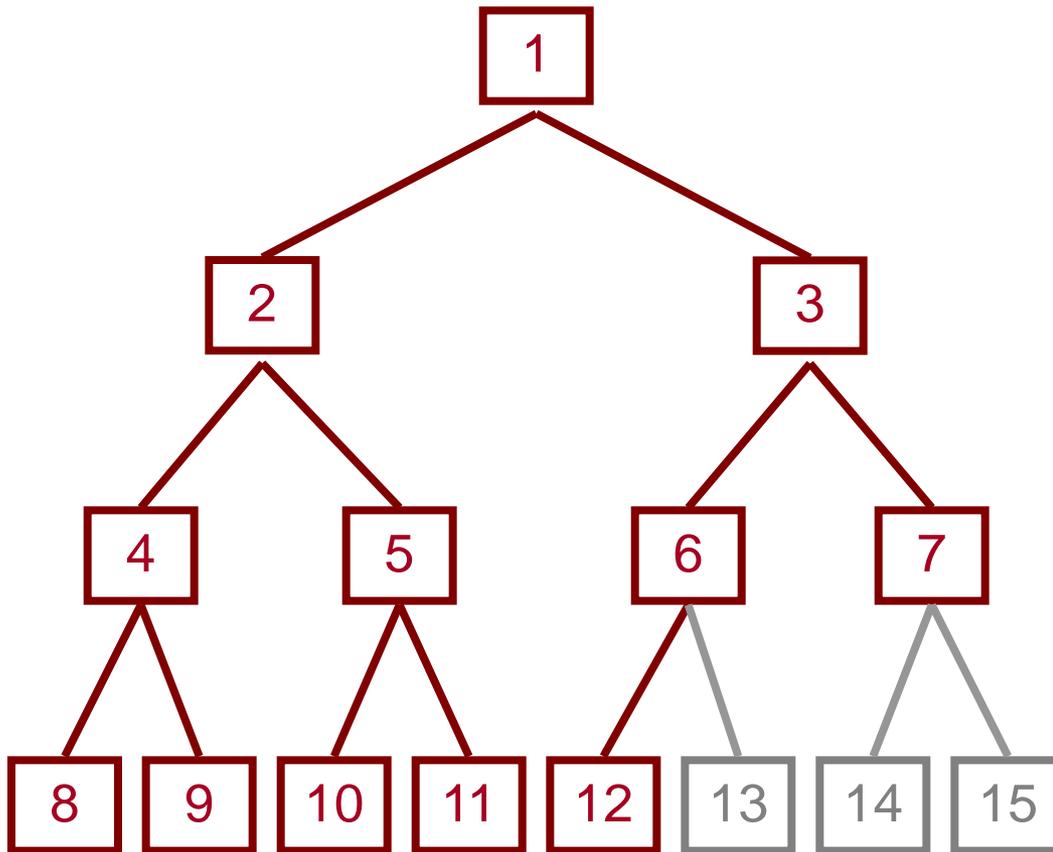
## Komplexitätsmaße:

- $b$ : Verzweigungsfaktor (branching factor)
- $d$ : Tiefe der Lösung (depth)
- $m$ : maximale Tiefe des Baums

## Übersicht

- Analytische Verfahren
  - Breitensuche
  - Tiefensuche
  - Iterative Deepening
  - Bidirektionale Suche
- Heuristische Verfahren
  - Dekomposition
  - A\*

## Breitensuche (I)

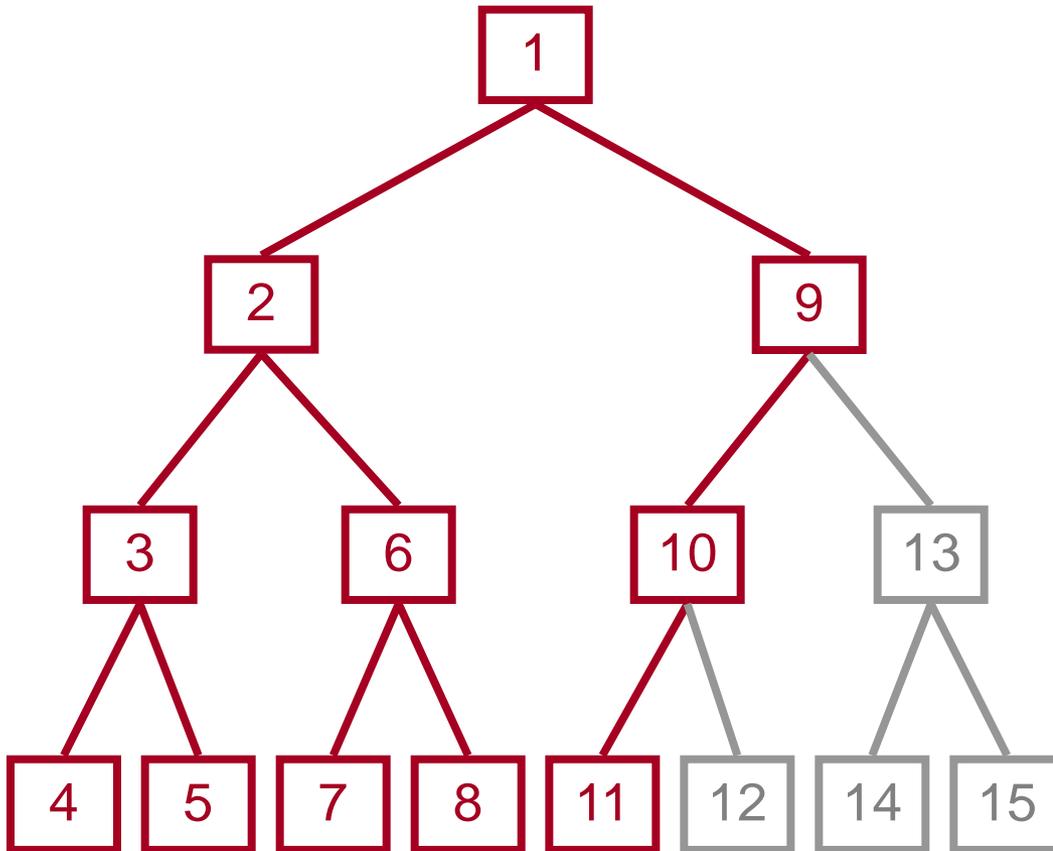


- Beginn am Ausgangszustand
- Prüfe alle Knoten gleicher Tiefe
- Gehe dann eine Stufe tiefer

## Breitensuche (II)

- Implementierung:
  - Liste als FIFO (neue Elemente hinten anhängen)
- Bewertung:
  - Vollständig
  - Optimal (falls alle Kantengewichte identisch)
  - Aufwand sehr hoch:  $O(b^{d+1})$

## Tiefensuche (I)

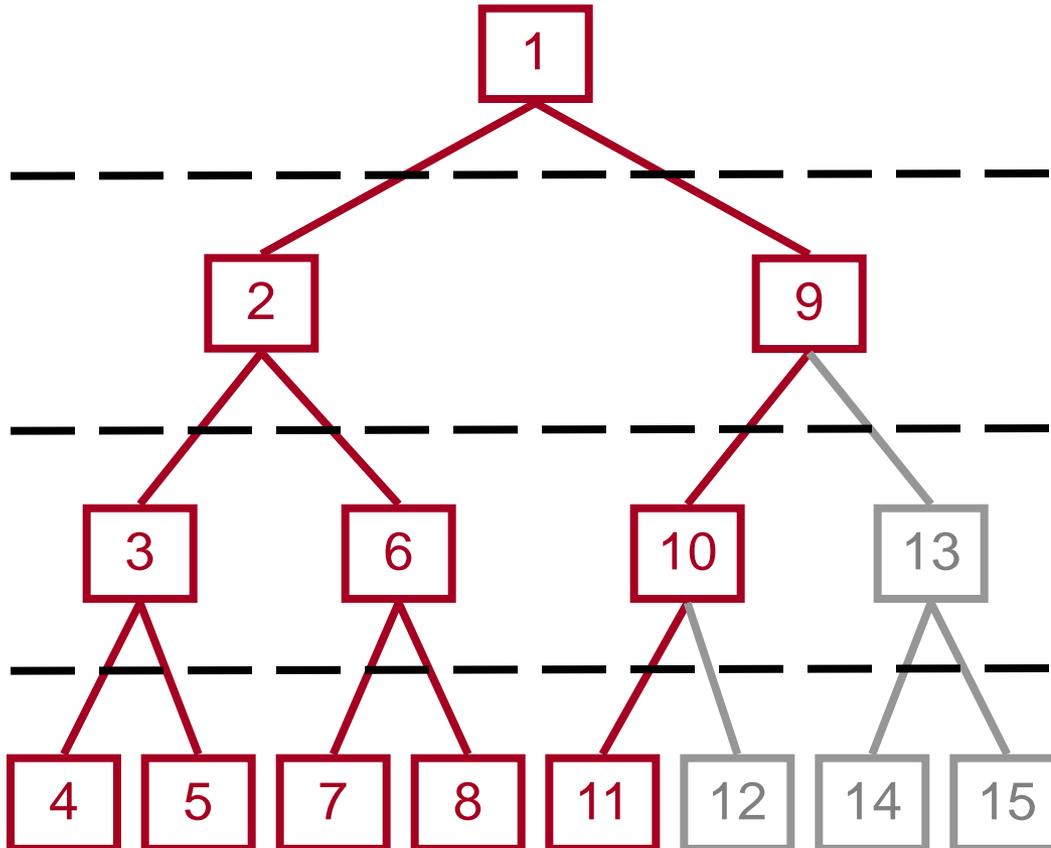


- Beginn am Ausgangszustand
- Suche bis zur maximalen Tiefe
- Weiter im tiefsten Knoten, der noch nicht-durchsuchte Kanten hat

## Tiefensuche (II)

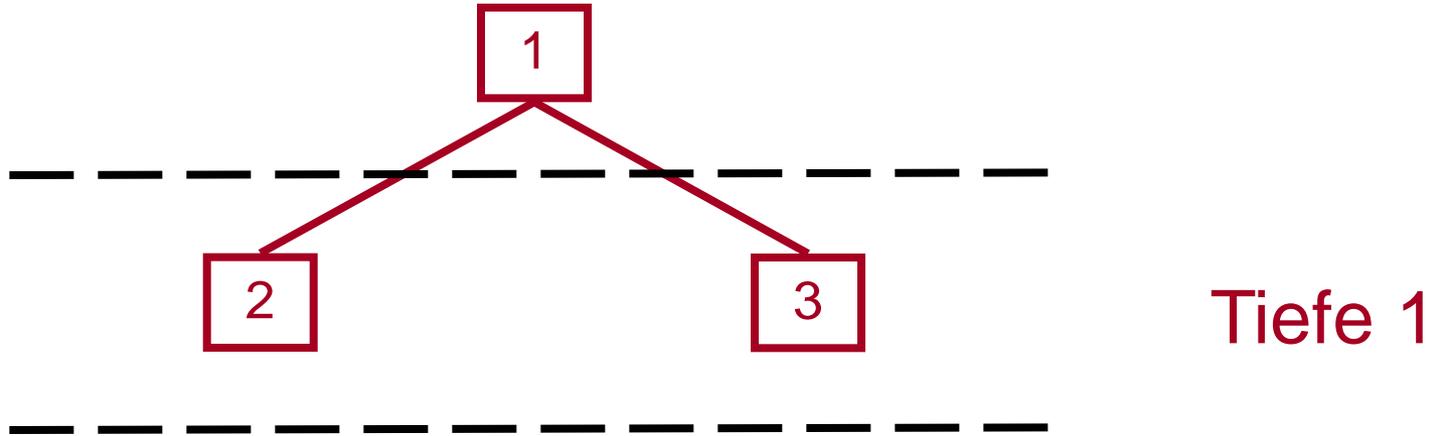
- Implementierung:
  - Liste als Stack (LIFO) (neueste Elemente vorne anhängen)
- Bewertung:
  - Vollständig? Ja und Nein (Zyklen).
  - Optimalität? Nein.
  - Aufwand:
    - Geringer Speicherbedarf
    - Hohe Laufzeit

## Iterative Deepening (I)

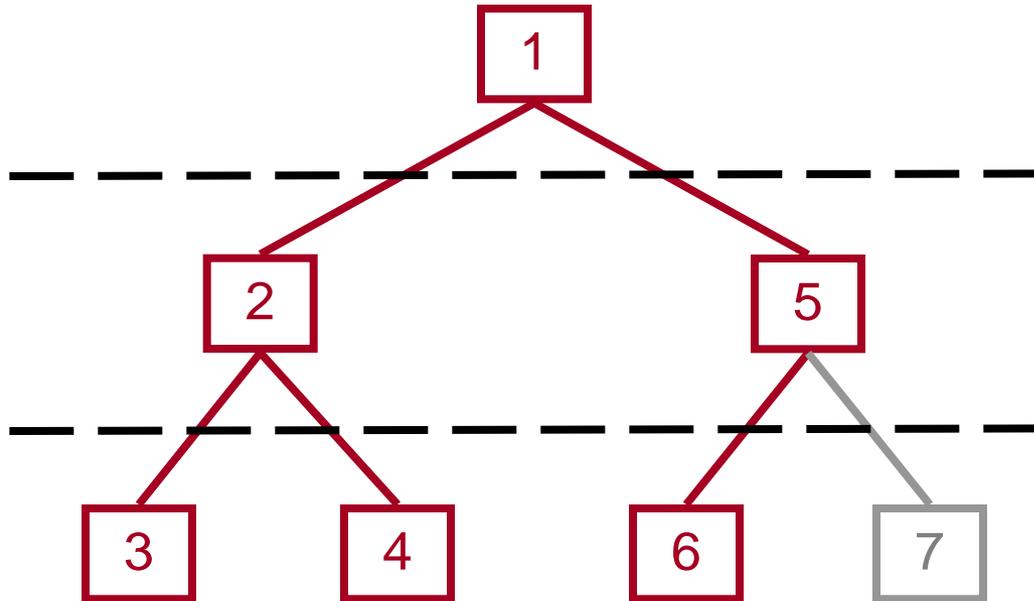


- Beginn am Ausgangszustand
- Tiefensuche bis zur Tiefengrenze
- Tiefengrenze inkrementieren, falls keine Lösung gefunden

## Iterative Deepening (II)

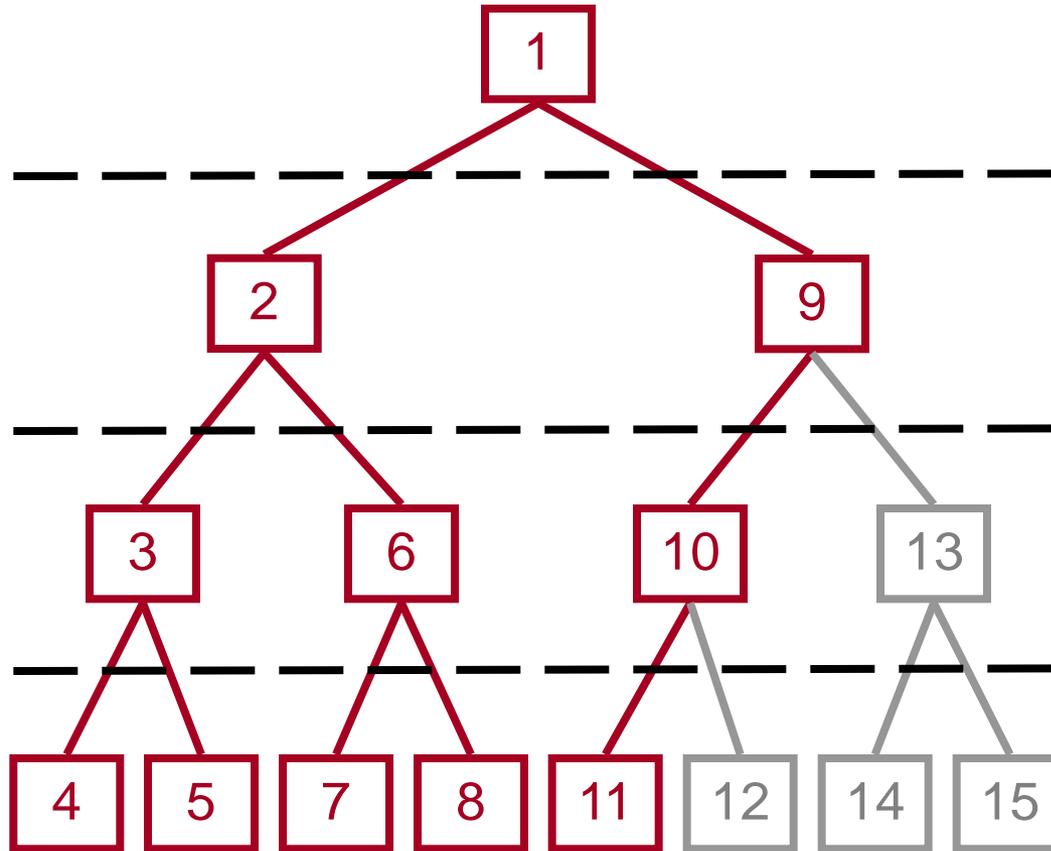


## Iterative Deepening (II)



Tiefe 2

## Iterative Deepening (II)

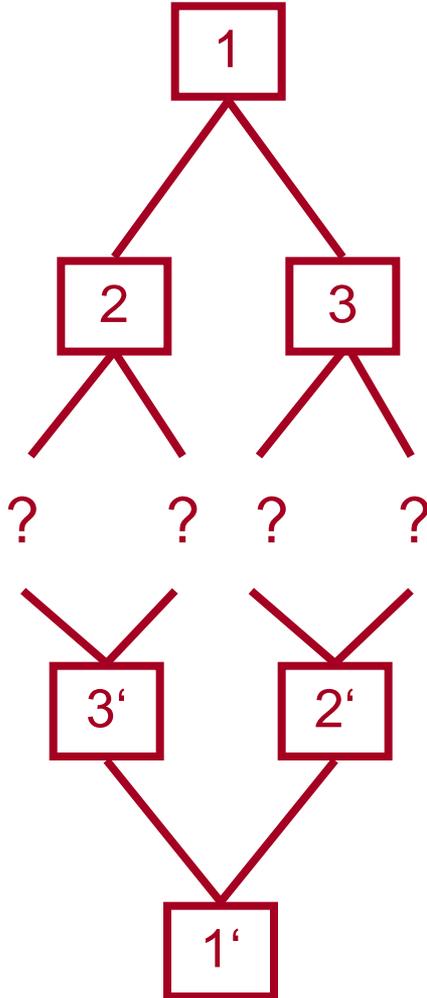


Tiefe 3

## Iterative Deepening (III)

- Erweiterung der Tiefensuche um maximale Suchtiefe
- Bewertung:
  - Methode der Wahl, wenn Suchraum groß und Tiefe a priori unbekannt

## Bidirektionale Suche



- Beginne eine Breitensuche am Ausgangszustand und eine weitere am gewünschten Zielzustand
- Halte, wenn bei beiden Suchen ein identischer Zustand erreicht wurde
- die Lösung setzt sich zusammen aus den beiden Pfaden, mit denen dieser identischer Zustand erreicht wurde
- Problem: Existenz einer Vorgängerfunktion (PRED-FN)

## Vergleich der analytischen Suchverfahren

|                 | Breitensuche | Tiefensuche | Iterative Deepening | Bidirektionale Suche |
|-----------------|--------------|-------------|---------------------|----------------------|
| Vollständigkeit | Ja           | Nein        | Ja                  | Ja                   |
| Laufzeit        | $O(b^{d+1})$ | $O(b^m)$    | $O(b^d)$            | $O(b^{d/2})$         |
| Speicherbedarf  | $O(b^{d+1})$ | $O(bm)$     | $O(bd)$             | $O(b^{d/2})$         |
| Optimal         | Ja*          | Nein        | Ja*                 | -                    |

- Legende:

- b: Verzweigungsgrad
- d: Tiefe der günstigsten Lösung
- m: max. Tiefe des Suchbaums

\* Falls Pfadkosten identisch in allen Kanten

Aus: Russel & Norvig:

*Artificial Intelligence – A Modern Approach, 2nd Edition*

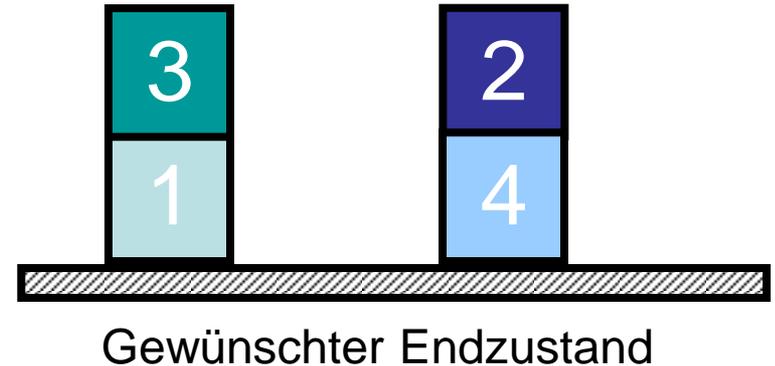
## Heuristiken

Möglich, wenn zusätzliches Wissen zugänglich ist, z.B.

- vollkommene Unabhängigkeit bestimmter Teilaufgaben (Dekomposition der Gesamtaufgabe)
- Schätzung der ‚Distanz‘ zwischen einem Zwischenzustand und dem gewünschten Endzustand (A\*-Suche)
- Ignoranz irrelevanter Informationen und Ausschluss von Aktionen, die keine Annäherung zum Zielzustand bringen

## Dekomposition

- Hier: Zwei unabhängig voneinander erreichbare Teilaufgaben
- Lösung:
  - Finde einen Plan für jede Teillösung
- Probleme:
  - Teillösungen können sich gegenseitig blockieren oder aufheben



## A\*-Verfahren (I)

### Eigenschaften

- Baumsuche
- Suche nicht systematisch entlang der Baumstruktur
- Heuristik  $h(n)$ 
  - Funktion, die die ‚Distanz‘ (Kosten) des Zustandes  $n$  zum Zielzustand schätzt
- Funktion  $g(n)$ 
  - Ermittelt die tatsächlichen Kosten vom Ausgangszustand zum Zustand  $n$
- Suche jeweils in dem Knoten fortsetzen, in dem  $f(n) = g(n) + h(n)$  minimal ist

## A\*-Verfahren (II)

Ziel:

Finde einen Weg von Feld 2  
nach Feld 13 (nur waagrecht  
und senkrecht)

Wegkosten:

nach grau = 1  
nach gelb = 4

Heuristik:

$h(n)$  = Manhattan-Distanz von  $n$   
nach 13 (z.B.  $h(11) = 2$ )

- $g(n)$  = tatsächliche Wegkosten  
des zurückgelegten Weges

|    |    |    |
|----|----|----|
| 1  | 2  | 3  |
| 4  | 5  | 6  |
| 7  | 8  | 9  |
| 10 | 11 | 12 |
| 13 | 14 | 15 |

- Motivation
- Planungsverfahren
- Planung in der Robotik
- STRIPS

Um zu einer geeigneten Repräsentation des Hintergrundwissens zu gelangen müssen verschiedene Bedingungen berücksichtigt werden:

- Rand- und Vorbedingungen
  - Nebenbedingungen
- ➔ Notwendigkeit der Modellierung dieser Bedingungen

## Vorbedingungen

Nicht alle Aktionen in bestimmten Situationen möglich

### **Beispiel: „Greifen“**

Roboter kann Objekt greifen, wenn

- Objekt zugänglich ist
- Masse des Objekts vom Roboter bewegt werden kann
- Greifer geöffnet ist
- Greifer sich am Greifpunkt des Objekts befindet
- Greifer zum Greifen des Objekts geeignet ist

## Nebenbedingungen

Bestimmte Restriktionen müssen eingehalten werden

### Beispiel: „Montageplanung“

- min. Bearbeitungszeit oder in fester Zeitspanne
- möglichst wenig Werkzeugwechsel
- mechanische Stabilität der teilmontierten Komponenten
- Verbindungsform (z.B. Einhalten der Abbindzeiten beim Kleben)
- Materialeigenschaften (z.B. verformbar)
- Beobachtbarkeit (z.B. Kamera)
- Genauigkeit bei der gegenseitigen Positionierung von Teilen

- Motivation
- Planungsverfahren
- Planung in der Robotik
- STRIPS

## STRIPS:

Stanford Research Institut Problem Solver

Entwickelt 1971 von Fikes und Nilsson

Sprache aus 2 Komponenten:

- Sprache zur Beschreibung der Welt  
(Zustandssprache)
- Sprache zur Beschreibung, wie sich die Welt ändert  
(Operatorsprache)

## STRIPS - Zustandssprache

- **Relationale und konstante Symbole**

Beispiel:  $\text{auf}(a, b)$

$\text{auf}(,)$ : Relation mit Wertigkeit 2

$a, b$ : Konstanten

- Konstanten heißen auch **Terme**
- **Atom:**  
 $p(t_1, \dots, t_i)$ , mit  $p$  Relation,  $t_1, \dots, t_i$  Konstanten
- **Formeln:**  
Konjunktion von Atomen
- Konstanten beschreiben Objekte der Welt
- Relationen beschreiben Zustände der Welt

## STRIPS - Operatorsprache

- Zustände werden über **Operatoren o** oder über aus Operatoren bestehende **Pläne p** verändert
- Ein Operator ist ein Quadrupel  $o = (u, cond, add, sub)$ 
  - *Bezeichnung u*: semantische Bedeutung des Operators für die Zustandsänderung
  - *Vorbedingung cond*: logische Formel, ob für aktuellen Zustand Operator anwendbar ist
  - *Eigenschaftsadditionsmenge add*: zusätzliche Formeln des neuen Zustands gegenüber ursprünglicher Zustands
  - *Eigenschaftssubtraktionmenge sub*: fehlende Formeln im neuen Zustand gegenüber ursprünglicher Zustand

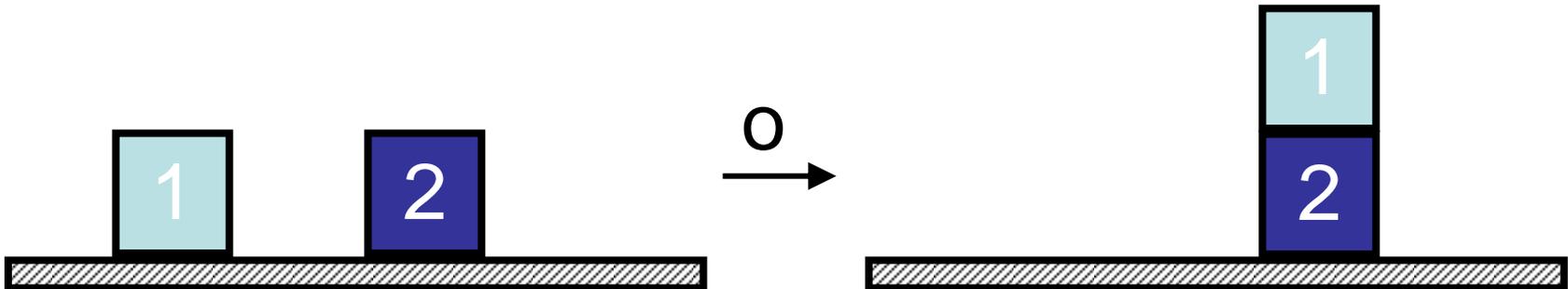
## Beispiel: Anwendung eines Operators (I)

- Aktueller Zustand:

$$x(y) = \{frei(1), frei(2)\}$$

- Operator-Quadrupel:

$$o = ( lege\_auf(1,2), \{frei(1), frei(2)\}, \{frei(1), auf(1,2)\}, \{frei(2)\} )$$

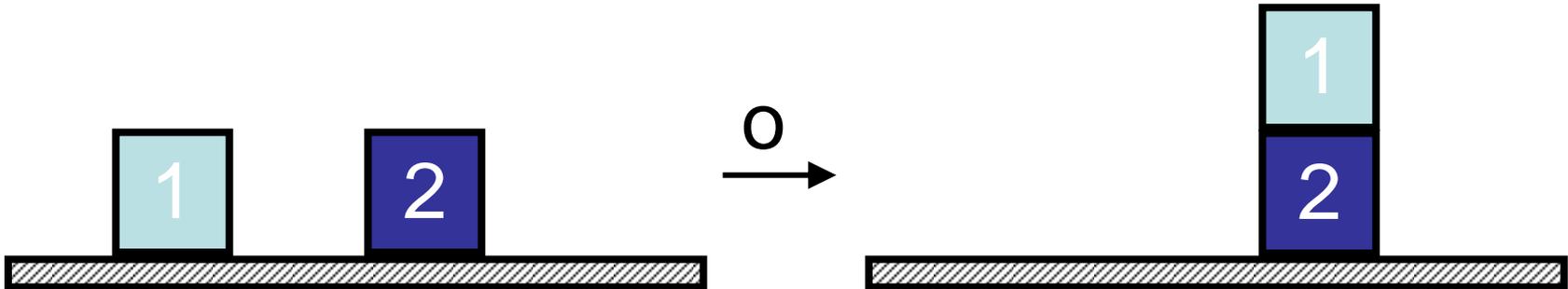


## Beispiel: Anwendung eines Operators (II)

$o = ( lege\_auf(1,2), \{frei(1), frei(2)\}, \{frei(1), auf(1,2)\}, \{frei(2)\} )$

- *lege\_auf(1,2)* darf angewendet werden, da  $\{frei(1), frei(2)\}$  zutrifft
- Es gilt weiterhin *frei(1)*, zusätzlich gilt *auf(1,2)*
- *frei(2)* gilt nicht mehr

Das Ergebnis der Anwendung des Operators ist:  $x(y) = \{frei(1), auf(1,2)\}$



## Eigenschaften der STRIPS - Operatoren

- In der *Additionsliste* müssen alle Aussageformeln stehen, die im neuen Zustand als geltend feststellbar sein müssen.  
Würde *frei(1)* fehlen, könnte *lege\_auf(1,2)* in einen Zustand führen, in dem *frei(1)* nicht gilt.
- In der *Subtraktionsliste* (auch *Delete-Liste*) müssen alle Aussageformeln stehen, die im neuen Zustand nicht mehr als geltend feststellbar sein dürfen.

## Problemdefinition mit STRIPS

Problem  $P$  in STRIPS ist gegeben durch Tupel:

$$P = \langle L_S, O_S, I_S, G_S \rangle$$

mit

$L_S$  : Zustandssprache

$O_S$  : definierte Operatoren (Operatorsprache)

$I_S$  : Menge von Atomen, die den initialen Zustand beschreiben

$G_S$  : Menge von Atomen, die die Zielzustände beschreiben

## Zustandsraummodell (I)

Zustandsraummodell eines Problems  $P$  mit STRIPS:

$$S(P) = \langle S, s_0, S_G, A, next \rangle$$

mit

$S$  : endliche Menge von Zuständen

$s_0 \in S$  : Startzustand

$S_G \subseteq S$  : nichtleere Menge von Zielzuständen

$A(s)$  : Menge von Aktionen, die auf den Zustand  $s$  anwendbar sind

$next$  : Übergangsfunktion, die den Zustand  $s$  in den Nachfolgezustand  $s_a = next(a, s)$  überführt für jede Aktion  $a \in A(s)$

## Zustandsraummodell (II)

- Lösung des Modells ist eine Sequenz von Aktionen  $a_0, a_1, \dots, a_m$ , die den Startzustand  $s_0$  in einen Zielzustand  $s \in S_G$  überführen
- Die Sequenz generiert eine Folge von Zuständen  $s_i, i = 0, \dots, n+1$  mit  $s_{i+1} = \text{next}(a_i, s_i)$ ,  $a_i \in A(s_i)$  und  $s_{n+1} \in S_G$

## Planen mit STRIPS

Abbildung des Planungsproblems  $P$  auf ein Zustandsraummodell

$$P = \langle L_S, O_S, I_S, G_S \rangle \Rightarrow S(P) = \langle S, s_0, S_G, A, next \rangle$$

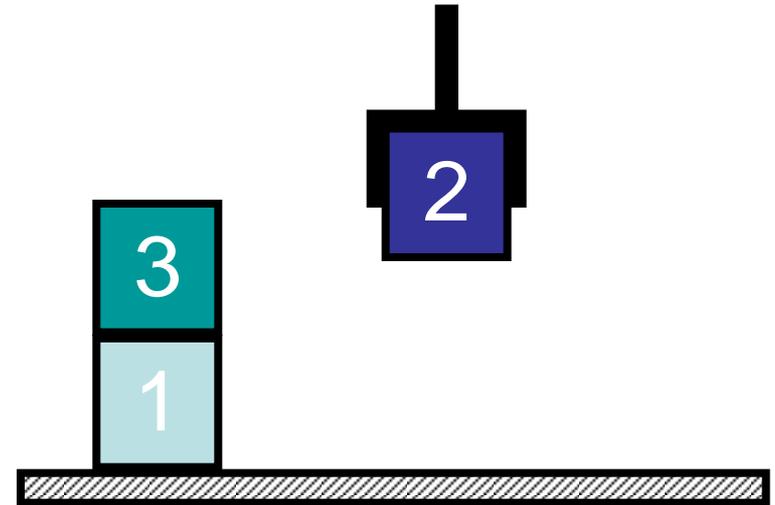
mit

- Zustände  $s$  sind Mengen von Atomen aus  $L_S$
- Der Startzustand  $s_0$  ist  $I_S$
- Die Zielzustände sind alle Zustände  $s$  mit  $G_S \subseteq s$
- $A(s)$  ist die Teilmenge von Operatoren  $op \in O_S$ , mit  $Prec(op) \subseteq s$
- Für die Überföhrungsfunktion  $next$  gilt:  
 $next(a, s) = s + Add(a) - Del(a)$ , für  $a \in A(s)$

## Beispiel (I)

Operator  $o = ( lege\_auf(X, Y), \{frei(X) \wedge frei(Y)\}, \{frei(X) \wedge auf(X, Y)\}, \{frei(Y)\} )$

- Handlungsschema  
 $lege\_auf(X, Y)$
- Vorbedingungen  
 $frei(X) \wedge frei(Y)$
- Effekt
  - Add =  $\{ frei(X) \wedge auf(X, Y) \}$
  - Delete =  $\{ frei(Y) \}$



## Beispiel (II)

Aktueller Zustand:

$auf(Block1, Tisch) \wedge$

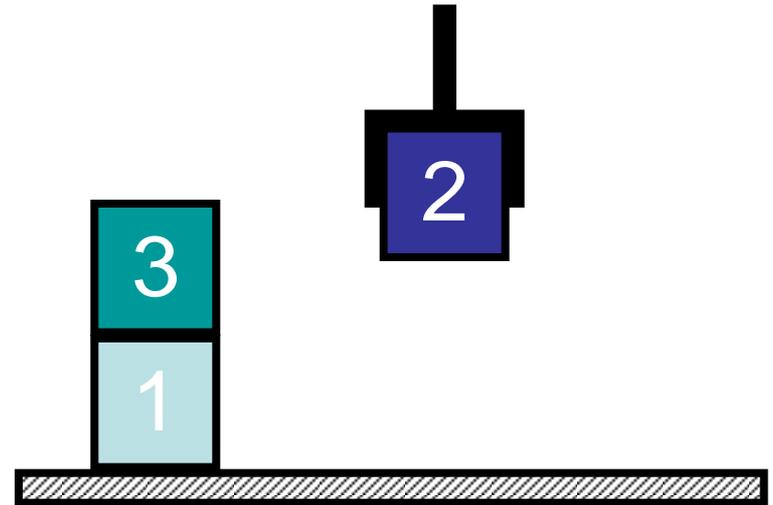
$auf(Block3, Block1) \wedge$

$frei(Block3) \wedge frei(Block2)$

Handlungsanweisung:

$lege\_auf(Block2, Block3)$

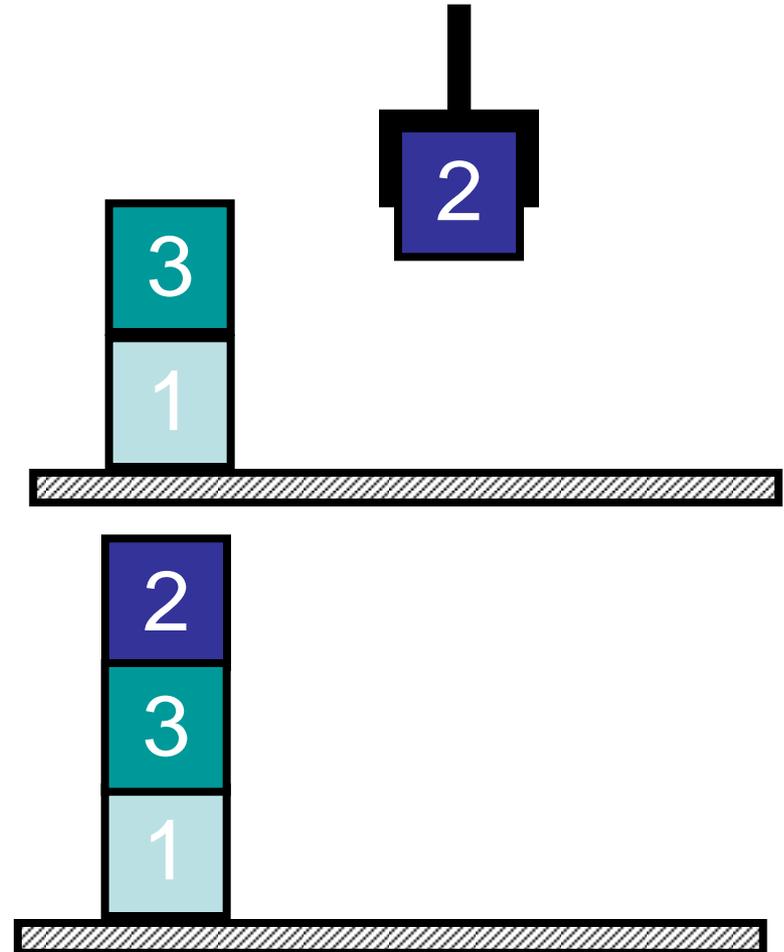
Zielzustand ?



## Beispiel (III)

Zielzustand:

$\text{auf}(\text{Block1}, \text{Tisch}) \wedge$   
 $\text{auf}(\text{Block3}, \text{Block1}) \wedge$   
 $\text{auf}(\text{Block2}, \text{Block3}) \wedge$   
 $\text{frei}(\text{Block2})$



- Russel, Norvig, „Artificial Intelligence“, Kapitel 3,4
- Fikes, Nilsson, „STRIPS: A new approach to the application of theorem proving to problem solving“, In *Artificial Intelligence*. Vol. 1, Seiten 27-120, 1971
- Geffner, „Functional STRIPS: A more flexible language for planning and problem solving“

# XII. Planungssysteme

Ende