

# Abstrakte Datentypen

Implementation

Prototypen

Spezifikation

Formale Beschreibungen

Abstrakte Modelle

• Programmierkunst

• Mathematik

• Informatik

• Softwaretechnologie

# ABSTRAKTE DATENTYPEN

Beobachtung: Unterschiedliche Realisierungen  
(Darstellung, Algorithmen, Fehlerbehandlung, ...)  
für gleiche Aufgaben

Beispiel: Prolog-Arithmetik für natürliche Zahlen

– Mittels Deklarationen

## Primitiv-rekursive Funktionen

```
identitaet-i(X1,...,Xi,...,Xn,Xi).  
constante-c(X1,...,Xn,c).  
nachfolger(X,s(X)).
```

```
substitution(X1,...,Xn,F)  
:-f1(X1,...,Xn,F1),...,fm(Xn,  
g(F1,...,Fm,F)).
```

```
rekursion(X1,...,Xn,o,F):-g(X1,  
rekursion(X1,...,Xn,s(X),F)  
:-rekursion(X1,...,Xn,X,R),h(X,R,F).
```

PI2 Sommer-Semester 2003 Hans-Dieter Burkhard

– Mittels Prolog-Arithmetik

## Primitiv-rekursive Funktionen

```
add(o,X,X).  
add(s(X),Y,s(Z)):- add(X,Y,Z).
```

```
mult(o,X,o).  
mult(s(X),Y,Z):- mult(X,Y,W),add(W,Y,Z).
```

## Prolog-Arithmetik

value is expression

- Abarbeitung:
- expression wird vom Arithmetik-Evaluierer als arithmetischer Ausdruck ausgewertet
  - Resultat wird mit value unifiziert

Überschreiben  
nicht möglich

```
?- X is 1 + 2 * 3 .  
X = 7
```

```
?- 7 is 1 + 2 * 3 .  
yes
```

```
?- 3 + 4 is 1 + 2 * 3 .  
no
```

PI2 Sommer-Semester 2003 Hans-Dieter Burkhard

14

# Mögliche Implementationen

```
?- nachfolger(a, b).  
?- nachfolger(a, Nachfolger).  
?- nachfolger(Vorgänger, b).  
?- nachfolger(Vorgänger, Nachfolger).
```

```
nachfolger(X,Y):- integer(X), !, Y is X+1.  
nachfolger(X,Y):- integer(Y), !, X is Y-1 .  
nachfolger(0,1).  
nachfolger(X,Y):- nachfolger(U,V), X is U+1, Y is V+1.
```

Fehlermöglichkeiten z.B.:

- Weder Zahl noch Variable
- Negative Zahl

# Mögliche Implementationen

Argumente: Natürliche Zahl, Variable, sonstiges

```
natural(X) :- integer(X), X >= 0 .
```

```
nachfolger(X,Y):- natural(X), natural(Y), !, Y is X+1 .
```

```
nachfolger(X,Y):- natural(X), var(Y), !, Y is X+1 .
```

```
nachfolger(X,Y):- var(X), natural(Y), !, X is Y-1 .
```

```
nachfolger(0,1) :- var(X), var(Y) .
```

```
nachfolger(X,Y):- var(X), var(Y), nachfolger(U,V), X is U+1, Y is V+1.
```

```
nachfolger(X,Y):- write('nicht im Bereich der natürlichen Zahlen') .
```

(es gibt noch weitere Ausnahmen ....)

- „Exceptions“: Programmiersprache/-umgebung stellt Mittel für Ausnahmebehandlung bereit

# Weitere Implementationen



*Konvertiere Dezimalzahl  $n$  in  $s(\dots s(o)\dots)$*



`nachfolger(X, s(X)).`



*Konvertiere  $s(\dots s(o)\dots)$  in Dezimalzahl  $n$*



# Weitere Implementierungen



Implementationen in  
• JAVA, LISP, C++, PASCAL, ...  
•

## Abstrakte Datentypen:

- Daten-Formate und Prozeduren  
in allgemeiner (mathematischer) Form
- Lösung von konkreten Details (Datenkapselung)

# Abstrakte Datentypen

## Mathematische Modelle:

- Strukturen (Definitionen)
- Algorithmen
- Komplexitätsaussagen

• Listen

• Sortierverfahren

• Relationen

• Prädikatenlogik

## Datenkapselung:

- Interface
- Laufzeiteigenschaften

• Datenbank

• Prolog-Modul

• Java-Klasse

Implementation in ... von ... Version ...

# Abstrakte Datentypen

Verallgemeinerung primitiver Datentypen

- boolean, integer, char, ...

Strukturen mit Operationen

- Mengen
- Relationen
- Liste (endliche Folge)
- Keller
- Warteschlangen
- Graph
- Baum
- ...

Mathematisches Modell  
Algorithmen

**Abstrakter Datentyp**  
→ **Funktionalität**

Datenstruktur  
→ Programm

# Liste

## Definitionen:

Länge  $n$ : Anzahl der Elemente

Liste als Funktion:

$$L: \{1, \dots, n\} \rightarrow M \quad M = \text{Menge der (möglichen) Elemente}$$

Liste als Aufzählung:  $[L(1), L(2), \dots, L(n)]$

*Geordnete Listen, z.B.:*

- Zahlen in aufsteigender Reihenfolge
- Wörter in lexikographische Anordnung

- Geordnete Liste bzgl. Ordnungsrelation  $R \subseteq M \times M$

Liste  $L$  ist *geordnet bzgl.  $R$*  ,

falls gilt:  $\forall i, j \in \{1, \dots, n\}: i < j \rightarrow R(L(i), L(j))$

# Liste

## Operationen:

Zugriff auf Elemente :

- Suchen, Einfügen, Löschen von Elementen

Bearbeitung von Listen :

- Verketteten
- Reorganisation, Sortieren, ...

*Sortierverfahren erzeugen eine Reihenfolge der Listenelemente entsprechend einer vorgegebenen Ordnungsrelation  $R$ .  
Unterschiedliche Sortierverfahren haben unterschiedliche Komplexität.*

- *Quick-Sort*
- *Selection-Sort*
- *Merge-Sort*
- *Heap-Sort*
- *Bubble-Sort*
- ...

# Listen

## Implementation als Datenstruktur:

Organisation bzgl. Speicherorganisation

Felder

Referenzen

- verkettete Liste: Referenz auf Nachfolger-Element
- Doppelt verkettete Liste

Rekursiv (Prolog)

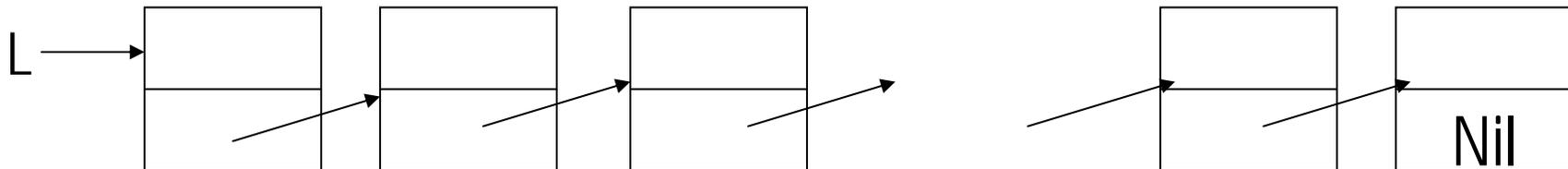
Jeweils mit Methoden für Einfügen, Verketteten, ...

*Geschickte Wahl  
der Datenstruktur*

# Listen-Operationen: member

## Iterative Implementation für verkettete Liste

```
boolean lookup(List L, Element x)
E = L;
while (true)
{ if (E == NIL) {return false;}
  if (E.Value == x) {return true;}
  E = E.Next;
}
```



# Listen-Operationen: member

## Rekursive Implementation für rekursive Liste

```
boolean lookup(List L, Element x)
{ if ( Head(L) == x ) { return true;}
  if ( Tail(L) == NIL ) { return false;}
  return lookup(Tail(L),x);
}
```

```
member(X, [X | T] ) :- ! .
member(X, [H | T] ) :- member(X, T) .
```

# Listen-Operationen: append

## Iterative Implementation für verkettete Liste

```
Liste concatenate(Liste L1, Liste L2)
{ E = L1;
  while (E.Next != NIL) {E=E.Next;}
  E.Next = L2; return L1;
}
```

## Rekursive Implementation für rekursive Liste

```
append([], L, L).
append([X | L1], L2, [X | L3]) :- append(L1, L2, L3).
```

# Streichen von Elementen

```
delete(X, [], []).
```

```
delete(X, [X | L ], Deleted ) :- delete(X, L , Deleted ).
```

```
delete(X, [Y | L ], [Y| Deleted] ) :- X \= Y, delete(X, L , Deleted ).
```

Streicht **alle** Vorkommen von X aus L.

# Differenz-Listen

Andere Repräsentation von Listen:

Liste als Anfangsstück  $[l_1, \dots, l_n]$   
einer längeren Liste  $[l_1, \dots, l_n, r_1, \dots, r_m]$ ,  
vermindert um den Rest  $[r_1, \dots, r_m]$ .

Schreibweise z.B.  $[l_1, \dots, l_n, r_1, \dots, r_m] - [r_1, \dots, r_m]$

Rest  $[r_1, \dots, r_m]$  dabei beliebig,

z.B. auch  $[l_1, \dots, l_n | []] - []$

allgemeinste Form:  $[l_1, \dots, l_n | R] - R$

`conv_DiffList_to_List(A-[ ],A).`

`conv_List_to_DiffList([ ],L-L).`

`conv_List_to_DiffList([X|L1], [X|L2]-L) :- conv_List_to_DiffList(L1, L2-L).`

# Differenz-Listen

Liste als Anfangsstück  $[l_1, \dots, l_n]$   
einer längeren Liste  $[l_1, \dots, l_n, r_1, \dots, r_m]$ ,  
vermindert um den Rest  $[r_1, \dots, r_m]$ .

Verkettung von Differenz-Listen in einem Schritt:

`append_dl(A-B, B-C, A-C).`

A:  $a_1, \dots, a_n, b_1, \dots, b_m, c_1, \dots, c_s$

A - B

A - C

B:  $b_1, \dots, b_m, c_1, \dots, c_s$

B - C

C:  $c_1, \dots, c_s$

?- `append_dl([a,b,c|R1] - R1, [1,2|R2] - R2, L).`

`L = [a, b, c, 1, 2|_G173]-_G173`

# Differenz-Listen

Umkehrung einer Liste:

```
naive_reverse([ ],[ ]) .
```

Quadratische Zeit

```
naive_reverse( [H | T], L ) :- naive_reverse(T,L1), append(L1,[H], L).
```

```
reverse_dl([ ], L - L) .
```

Lineare Zeit

```
reverse_dl( [H | T], L - S ) :- reverse_dl(T,L - [H|S] ).
```

```
reverse( X, Y ) :- reverse_dl(X,Y - [ ]).
```

Listen-Subtraktor S  
als Akkumulator

```
reverse_acc([ ],R, R).
```

```
reverse_acc([ H | T], Acc, R ) :- reverse_acc( T, [H | Acc] , R) .
```

```
reverse(L,R) :- reverse_acc(L,[ ],R).
```

# Quicksort

```
quicksort( [H | T], Sorted ) :-  
    partition( T,H,Littles,Bigs),  
    quicksort(Littles, LSorted),  
    quicksort(Bigs, BSorted ),  
    append(LSorted,[H|BSorted],Sorted).  
quicksort([ ], [ ]).
```

```
partition( [A | M] ,H, [A | Ls] , Bs)    :- A =< H, partition(M,H,Ls,Bs).  
partition( [A | M] ,H,  Ls,  [A | Bs]) :- A > H, partition(M,H,Ls,Bs).  
partition([ ], H, [ ], [ ]).
```

# Quicksort mit Differenz-Liste

```
quicksort_dl( [H | T], Sorted - S ) :-  
    partition( T,H,Littles,Bigs),  
    quicksort_dl(Littles, Sorted - [H|B] ),  
    quicksort_dl(Bigs, B - S).  
quicksort_dl([ ], L - L) .  
  
quicksort( X, Y ) :- quicksort_dl(X,Y - [ ]).
```

Verwendet wie vorher:

```
partition( [A | M] ,H, [A | Ls] , Bs)    :- A =< H, partition(M,H,Ls,Bs).  
partition( [A | M] ,H, Ls, [A | Bs]) :- A > H, partition(M,H,Ls,Bs).  
partition([ ], H, [ ], [ ]).
```

# Komplexität: Laufzeit

## Zeit-Messungen

abhängig von Eingabewerten

"worst case" vs. "average case"

- o *Benchmarks:*

Vergleich von Algorithmen/Programmen

- o *Profiling:*

Analyse des Zeitverhaltens im Programm

- o *Programm-Analyse:*

Anzahl "elementarer" Anweisungen, Abschätzungen für Schleifen-Durchläufe bzw. Verzweigungen

*90-10-Regel:*

90% der Laufzeit in 10% des Codes verbraucht

# Komplexitäts-Betrachtungen

Programm  $\pi$  auf Maschine  $M$  benötigt  
 $m$  Operationen und  $n$  Byte Speicher

andere Maschine  $M'$  simuliert  $M$ :

pro Operation von  $M$  benötigt  $M'$  maximal:

$a$  Operationen und  $b$  Byte Speicher

$\Rightarrow \pi$  auf  $M'$  benötigt maximal

$a \cdot m$  Operationen und  $b \cdot n$  Byte Speicher

$\Rightarrow$  Abstraktion von konkreter Maschine

(Unterschied: konstanter Faktor  $a$  bzw.  $b$ )

Bezug auf universelle Maschine, z.B. TURING-Maschine

# Komplexitäts-Betrachtungen

Allgemeine Aussagen bezogen auf **Problem-Umfang**:  
Anzahl der Variablen, Länge eines Ausdrucks, ...

**O-Notation** (vgl. Landau-Symbole)

obere Schranke für Größen-Ordnung von Funktionen:

$T_\pi(n)$  sei Komplexität von  $\pi$  bei Problemgröße  $n$ .

Programm  $\pi$  hat Komplexität  $O(f(n))$ ,

falls eine feste (!) Konstante  $c$  existiert,

so daß für *fast alle* Problemgrößen  $n$  gilt:  $T_\pi(n) \leq c \cdot f(n)$

*„fast alle“ = alle außer endlich viele  
(d.h. alle ab einer festen Zahl  $n_0$ )*

# Zeit-Komplexität

Erfüllbarkeit eines AK-Ausdrucks mit  $n$  Variablen:

Zeit-Komplexität  $O(2^n)$  Wertberechnungen

*Branch-and-bound*-Verfahren für Suche nach kürzestem Weg  
in einem Graphen mit  $n$  Knoten und mit  $m$  Kanten :

Zeit-Komplexität  $O(n^2)$

andere Abschätzung mit  $r = \text{Max}(m, n)$  :

Zeit-Komplexität  $O(r \cdot \log(n))$

Suche in einer geordneten Liste der Länge  $n$ :

Zeit-Komplexität  $O(\log(n))$

Sortieren einer geordneten Liste der Länge  $n$ :

Zeit-Komplexität  $O(n \cdot \log(n))$

Quicksort:  $O(n^2)$ , im Mittel  $O(n \cdot \log(n))$

`append(L1,L2,L)` lineare Zeit bzgl. Länge von `L1`

`naive_reverse(L,R)` quadratische Zeit bzgl. Länge von `L`

# Exponentielle vs. polynomiale Komplexität

$n$	$n^2$	$n^3$	$2^n$
10	100	1000	1024 ( $\sim 10^3$ )
100	10000	1000000	$\sim 10^{30}$
1000	1000000	1000000000	$\sim 10^{300}$

bei Komplexität  $2^n$ :

Steigerung der Rechenleistung um **Faktor 1000**  
ermöglicht Steigerung der Problemgröße von  $n$  auf  $n+10$

# Speicher vs. Zeit

Suche in einer geordneten Liste der Länge  $n$ :

Zeit-Komplexität  $O(\log(n))$

mit spezieller Datenstruktur („Index“)

für Zugriff auf Liste, z.B. als binärer Baum

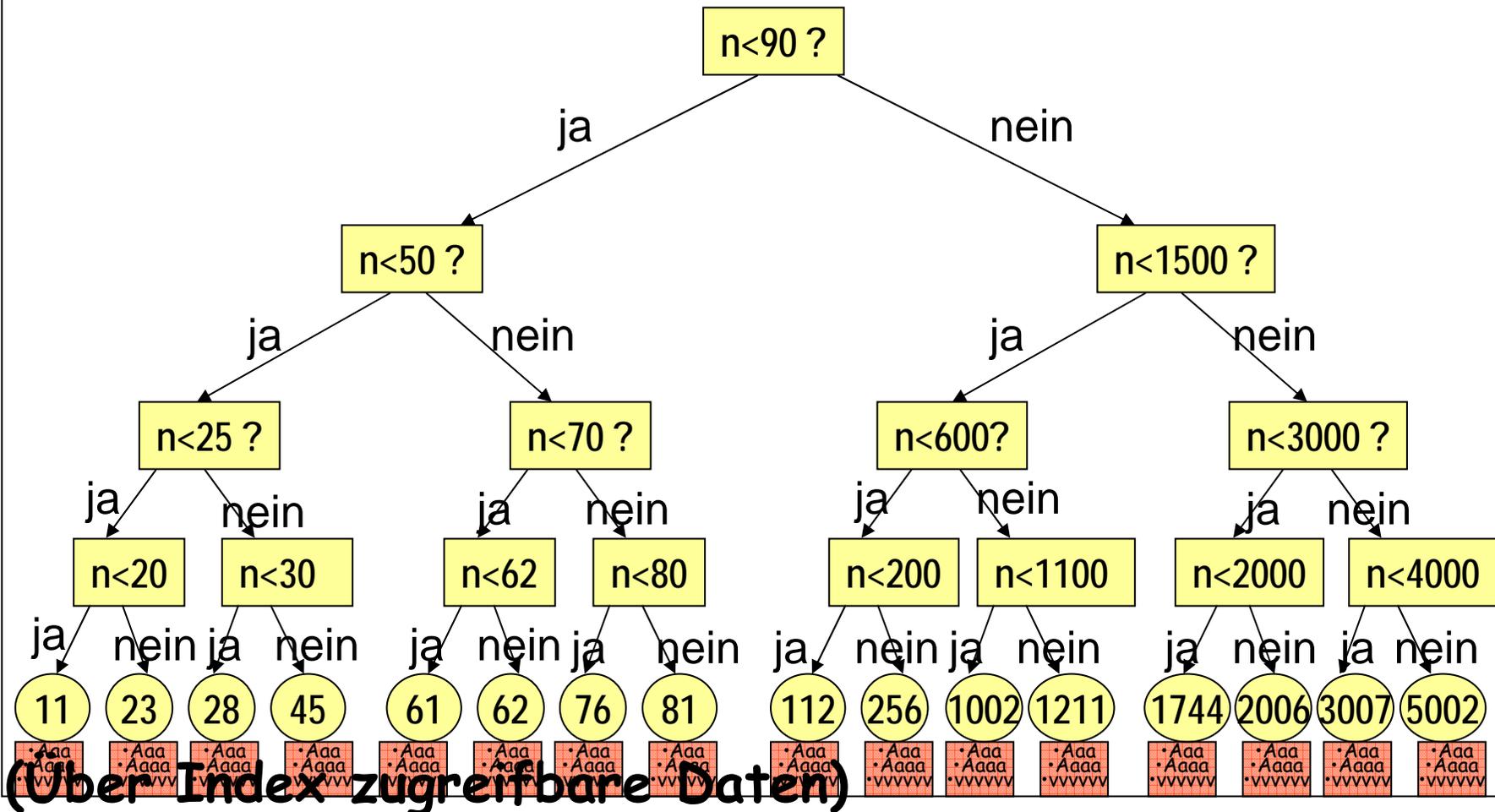
Allgemein:

Speicher-Zeit-„Trade-Off“

[11,23,28,45, 61,62,76,81, 112,256,1002,1211, 1744,2006,3007,5002]

# Indexstruktur „Binärer Suchbaum“

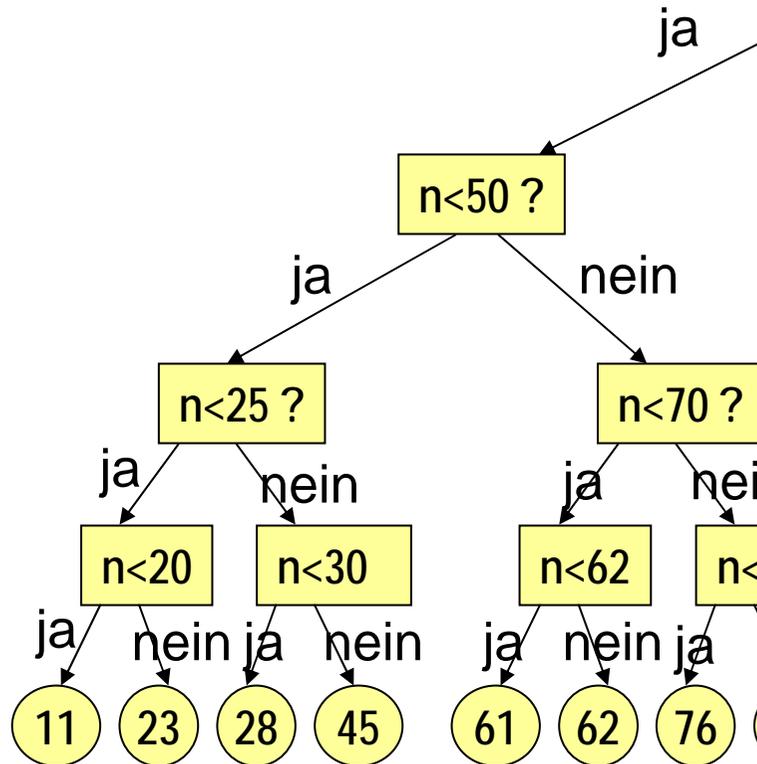
[11,23,28,45, 61,62,76,81, 112,256,1002,1211, 1744,2006,3007,5002]



# Indexstr...

[11,23,28,45,

$\log(n)$  Tests  
bei günstig  
gewählter  
Aufteilung



```
if n < 90 then
  if n < 50 then
    if n < 25 then
      if n < 20 then return 11
      else return 23;
    else
      if n < 30 then return 28
      else return 45;
    else
      if n < 70 then
        if n < 62 then return 61
        else return 62;
      else
        if n < 80 then return 76
        else return 81;
      else
        if n < 1500 then
          if n < 600 then
            if n < 200 then return 112
            else return 256;
          else
            if n < 1100 then return 1002
            else return 1211;
          else
            if n < 3000 then
              if n < 2000 then return 1744
              else return 2006;
            else
              if n < 4000 then return 3007
              else return 5002;
```

# Keller (Stapel, Stack, LIFO)

Liste  $K=[ K(1), K(2), \dots, K(n) ]$  mit beschränktem Zugriff

## Operationen:

pop: liefert oberstes Element  $K(1)$

entfernt oberstes Element:  $K' = [ K(2), \dots, K(n) ]$

(Fehler bei leerem Keller)

push(x): speichert Element  $x$  als oberstes Element:

$K' = [ x, K(1), K(2), \dots, K(n) ]$  (Fehler bei vollem Keller)

isEmpty: "true", falls Keller leer

isFull: "true", falls Keller voll

clear: Keller leeren

# Keller

Anwendungen

Suchverfahren in Graphen (später mehr dazu):

Tiefe-Zuerst-Suche, Back-Tracking:

Speicherung der offenen Knoten (Liste *OPEN*)

Textverarbeitung: „rückgängig“-Befehle

Syntax-Analyse von Programmen

Auswertung von Ausdrücken

Laufzeitkeller

# Auswertung von Ausdrücken

Darstellung in  
umgekehrt polnischer Notation  
(postfix-Darstellung)

$$x + y * (z-x) + 12 * x$$
$$= x y z x - * + 12 x * +$$

```
push(x)
push(y)
push(z)
push(x)
push(pop - pop)
push(pop * pop)
push(pop + pop)
push(12)
push(x)
push(pop * pop)
push(pop + pop)
```

# Prozedur-Keller

Prozedur-Segmente enthalten:

Resultat

Parameter

Lokale Variable

Rücksprung-Adresse

```
int fak(int n)
{ if (n==0) { return 1;}
  else { return n * fak(n-1); }
}
```

Push bei Aufruf einer Prozedur

Pop bei Beendigung einer Prozedur

# Keller: Einsatz für Handlungsplanung

Push:

Planschritte in umgekehrter Reihenfolge ablegen.

Pop:

Nächsten Planschritt bearbeiten:

- Einfache Aktion ausführen bzw.
- (Verfeinerten) Teilplan zur Umsetzung des Planschritts einkellern

# Warteschlangen (Queue, FIFO)

Liste  $Q = [ Q(1), Q(2), \dots, Q(n) ]$  mit beschränktem Zugriff

## Operationen:

`dequeue`: liefert erstes Element  $Q(1)$   
entfernt erstes Element:  $Q' = [ Q(2), \dots, Q(n) ]$   
(Fehler bei leerer Schlange)

`enqueue(x)` :  
speichert Element  $x$  als letztes Element:  
 $Q' = [ Q(1), Q(2), \dots, Q(n), x ]$   
(Fehler bei voller Schlange)

`isEmpty`, `isFull`, `clear` ...

# Warteschlangen (Queue, FIFO)

## Implementation:

- verkettete Liste
- "Ring-Array" mit Positionsreferenz
- `front`: aktuell erstes Element
- `rear`: aktuell letztes Element

## Anwendung:

- Suchverfahren in Graphen  
Breite-Zuerst-Suche:  
Speicherung der offenen Knoten (Liste *OPEN*)

# Graphen

## Definitionen

Ein (*gerichteter*) *Graph* ist ein Paar  $G = [ V, E ]$  mit einer Menge  $V$  von *Knoten* ("vertex", "node") und einer Menge  $E \subseteq V \times V$  von Kanten ("edge"):

"Die Kante  $[v_1, v_2]$  führt von  $v_1$  nach  $v_2$ ."

Allgemeiner (Mehrfachkanten):

$G = [ V, E, f ]$  mit  $f: E \rightarrow V \times V$  (Inzidenz-Funktion)

2. Bei einem *ungerichteten Graphen*  $G = [ V, E ]$  ist die Relation  $E$  symmetrisch:

$$[v_1, v_2] \in E \leftrightarrow [v_2, v_1] \in E$$

# Graphen

3. *Knoten-beschrifteter Graph*: 4-Tupel  $G = [V, E, A, \alpha]$  mit  
[  $V, E$  ] ist ein Graph,  
 $A$  ist eine Menge (von Beschriftungen).  
 $\alpha$  ist ein Funktion  $\alpha: V \rightarrow A$
4. *Kanten-beschrifteter Graph*: 4-Tupel  $G = [V, E, B, \beta]$  mit  
[  $V, E$  ] ist ein Graph,  
 $B$  ist eine Menge (von Beschriftungen).  
 $\beta$  ist ein Funktion  $\beta: E \rightarrow B$
5. *Beschrifteter Graph*: 6-Tupel  $G = [V, E, A, \alpha, B, \beta]$  mit  
[  $V, E, A, \alpha$  ] ist ein Knoten-beschrifteter Graph,  
[  $V, E, B, \beta$  ] ist ein Kanten-beschrifteter Graph.

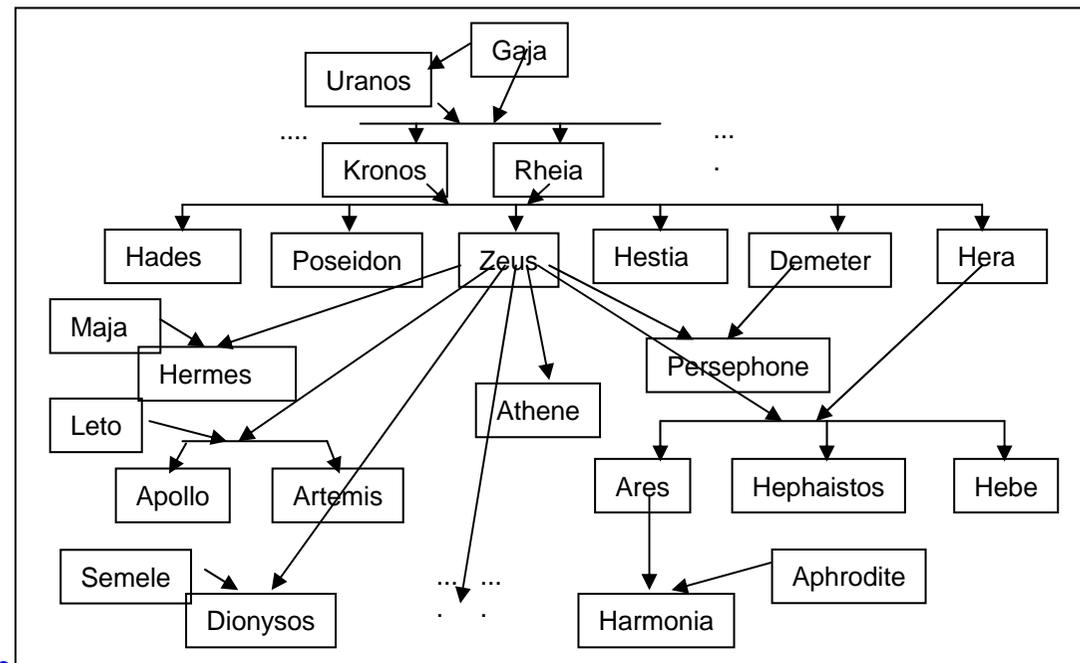
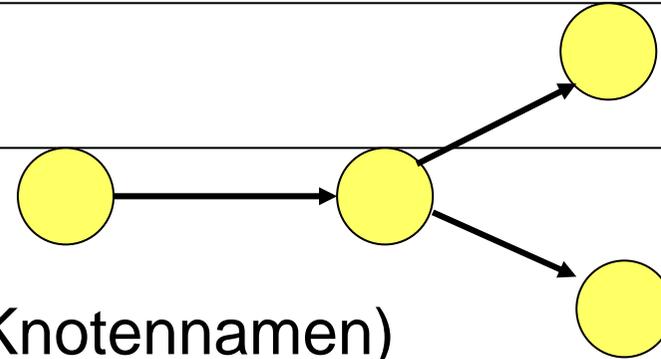
# Darstellungsformen

Graphisch:

Knoten (z.B.) als Kreise (mit Knotennamen)

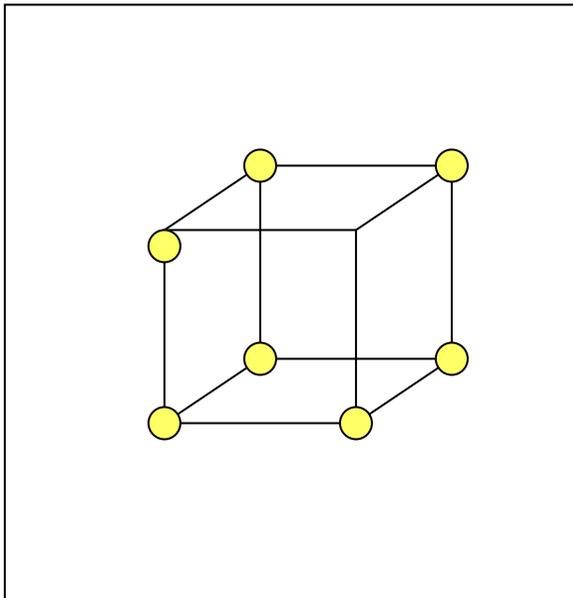
Kanten als Bögen bzw. Pfeile (mit Kantennamen)

Beschriftungen an Kreisen bzw. Bögen



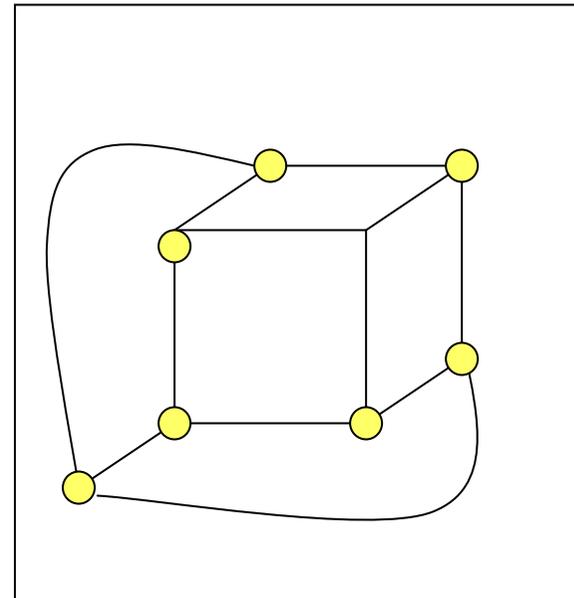
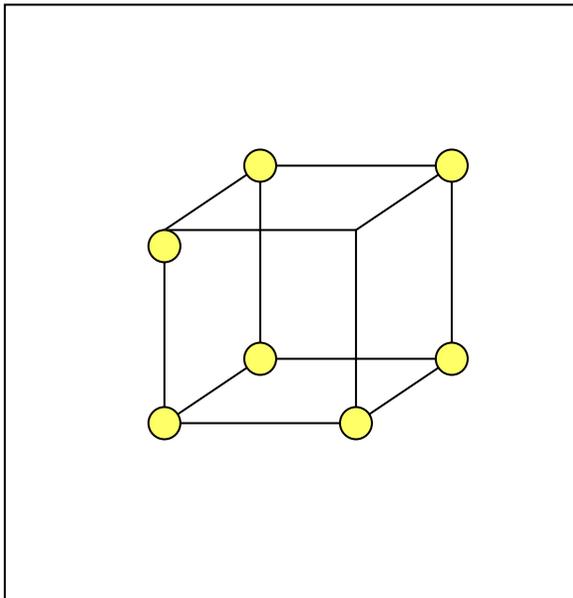
# Darstellungsformen

Planarer Graph: 2-D-Darstellung ohne Kreuzung von Kanten



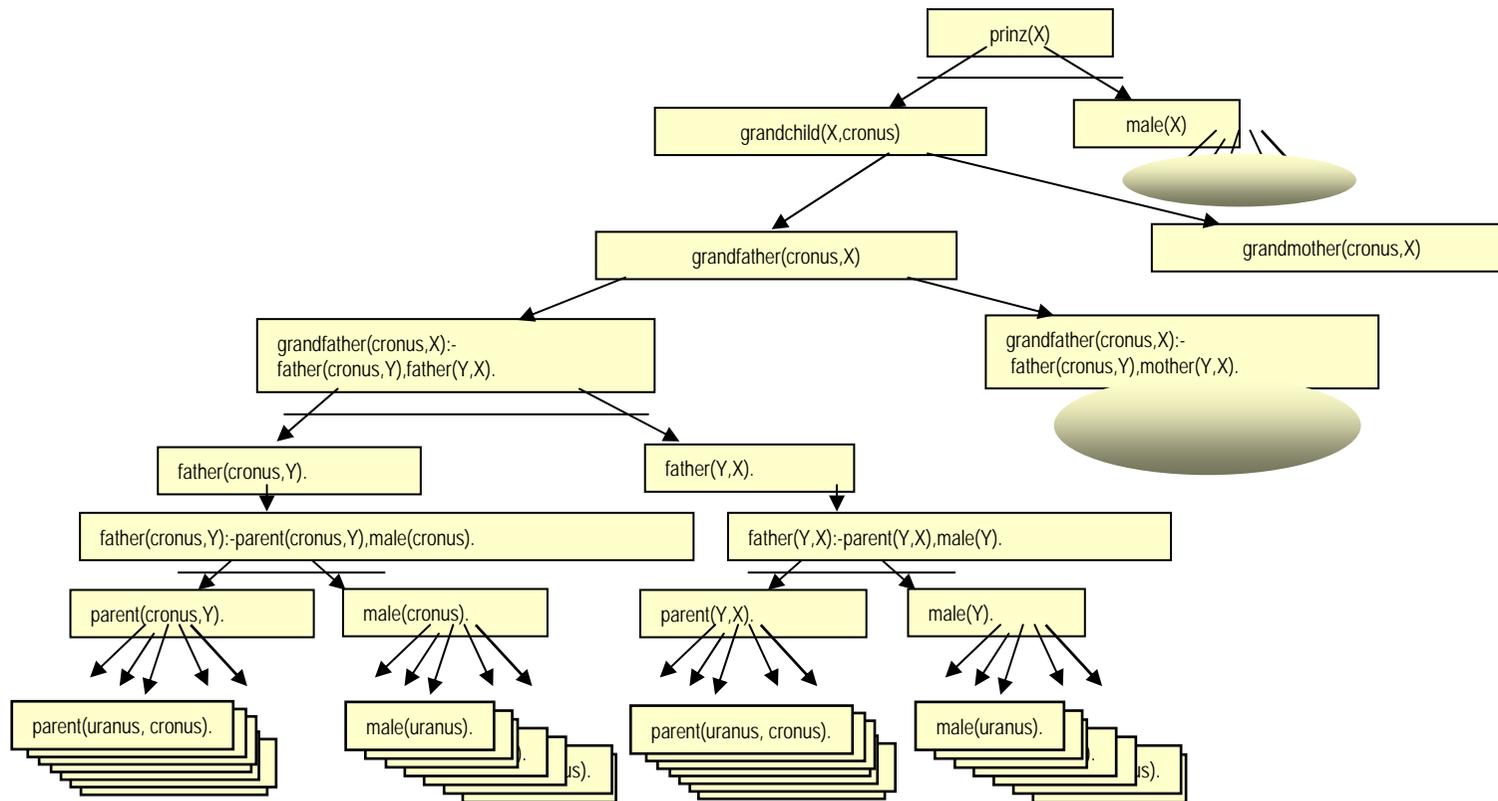
# Darstellungsformen

Planarer Graph: 2-D-Darstellung ohne Kreuzung von Kanten

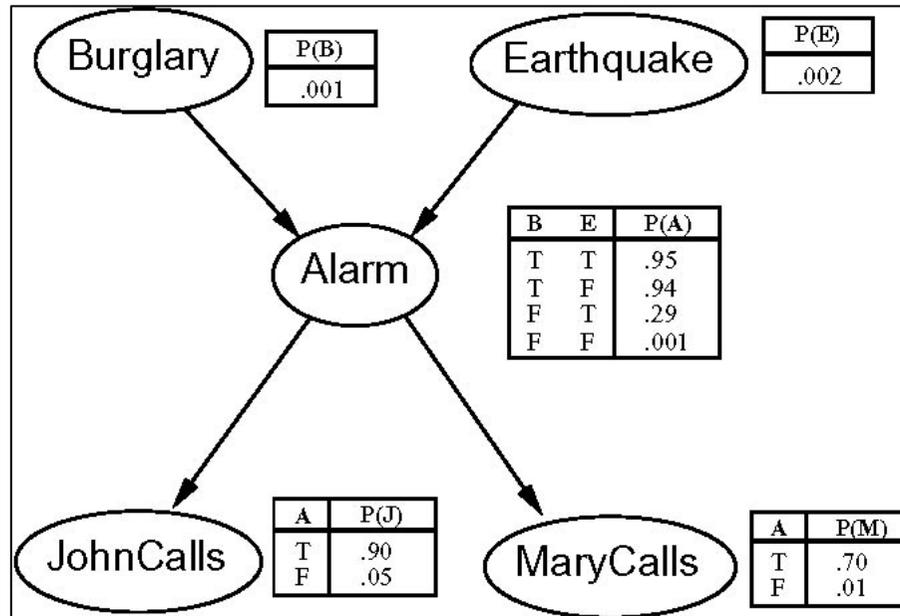


# Beweisbaum

2 Sorten von Knoten: „bipartiter Graph“  
an Und-Verzweigungen bzw. Oder-Verzweigungen

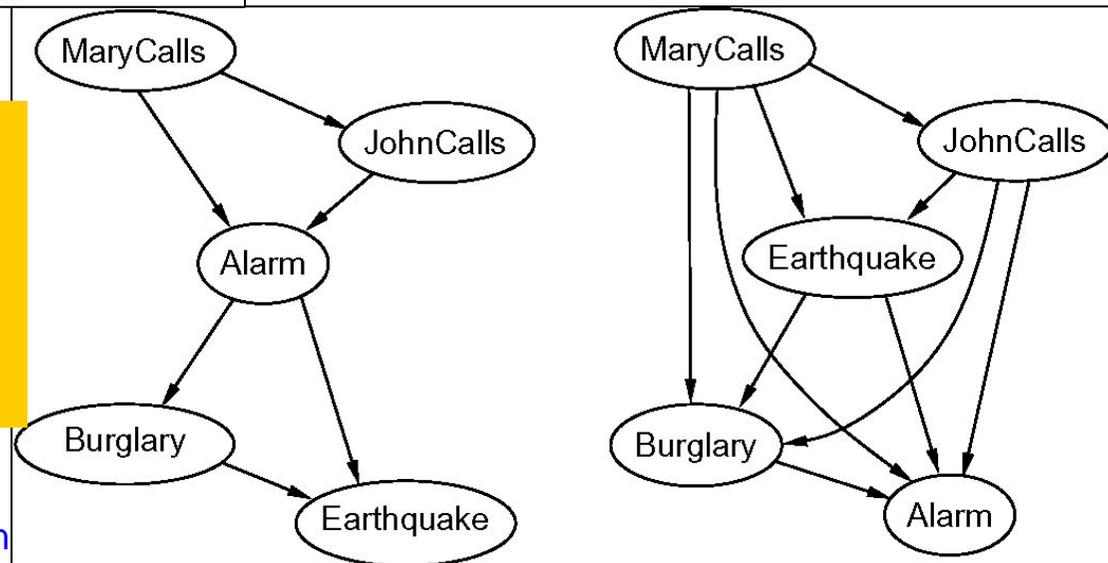


# Kausale Abhängigkeiten: Belief-Netze

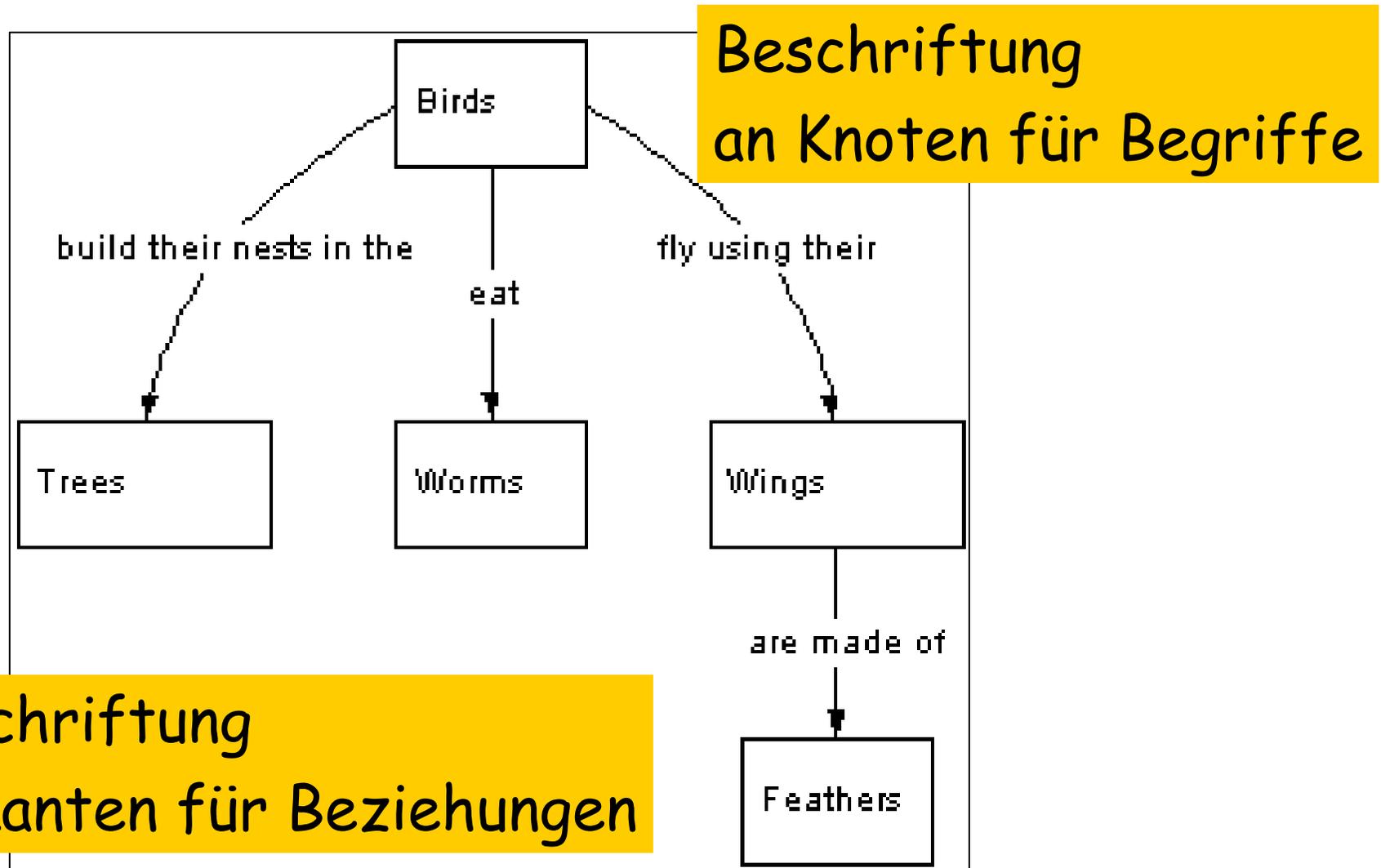


Beschriftung  
an Knoten für bedingte  
Wahrscheinlichkeiten

Unterschiedliche  
Ansätze für  
Abhängigkeiten

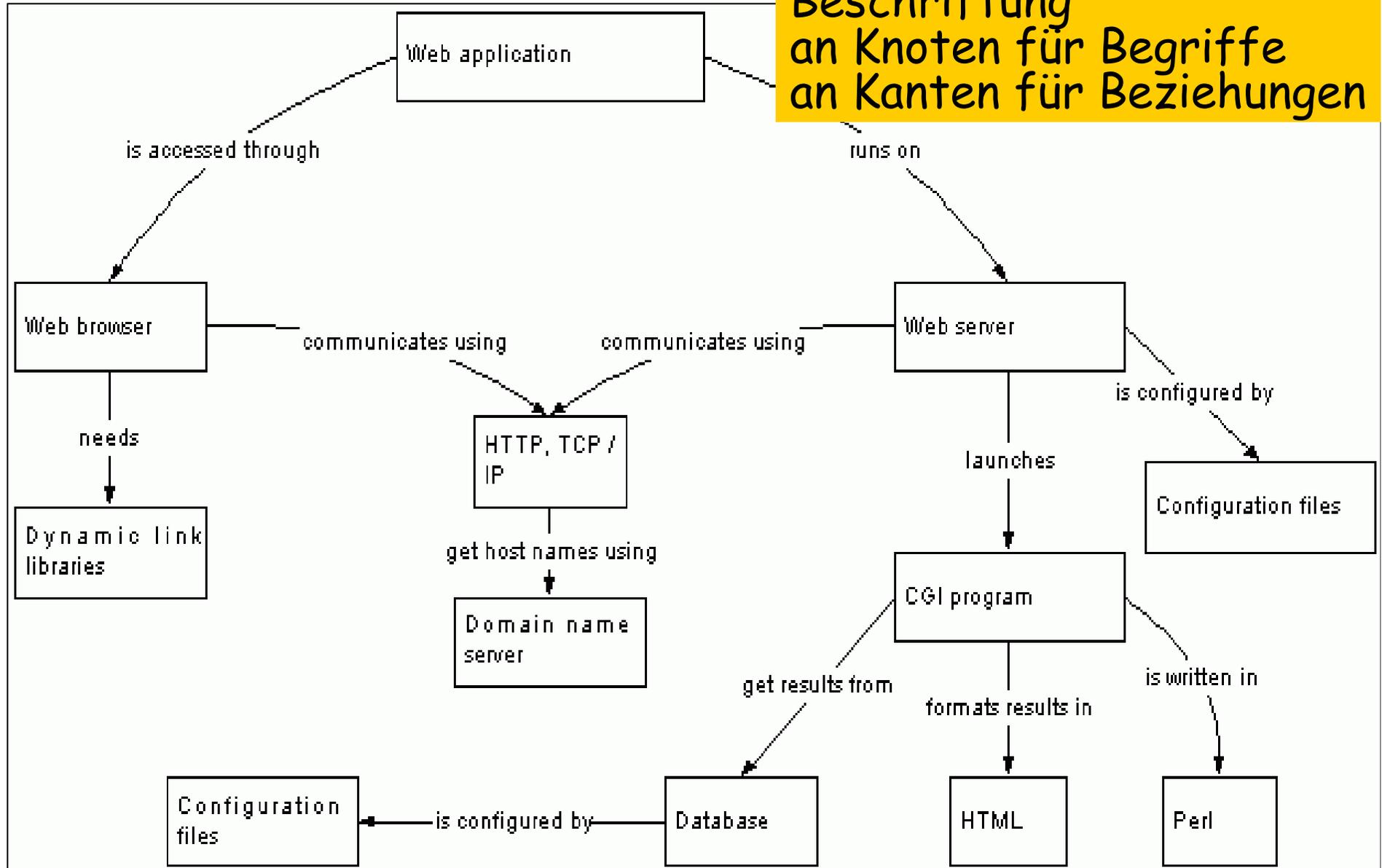


# Sprachliche Zusammenhänge: Semantische Netze



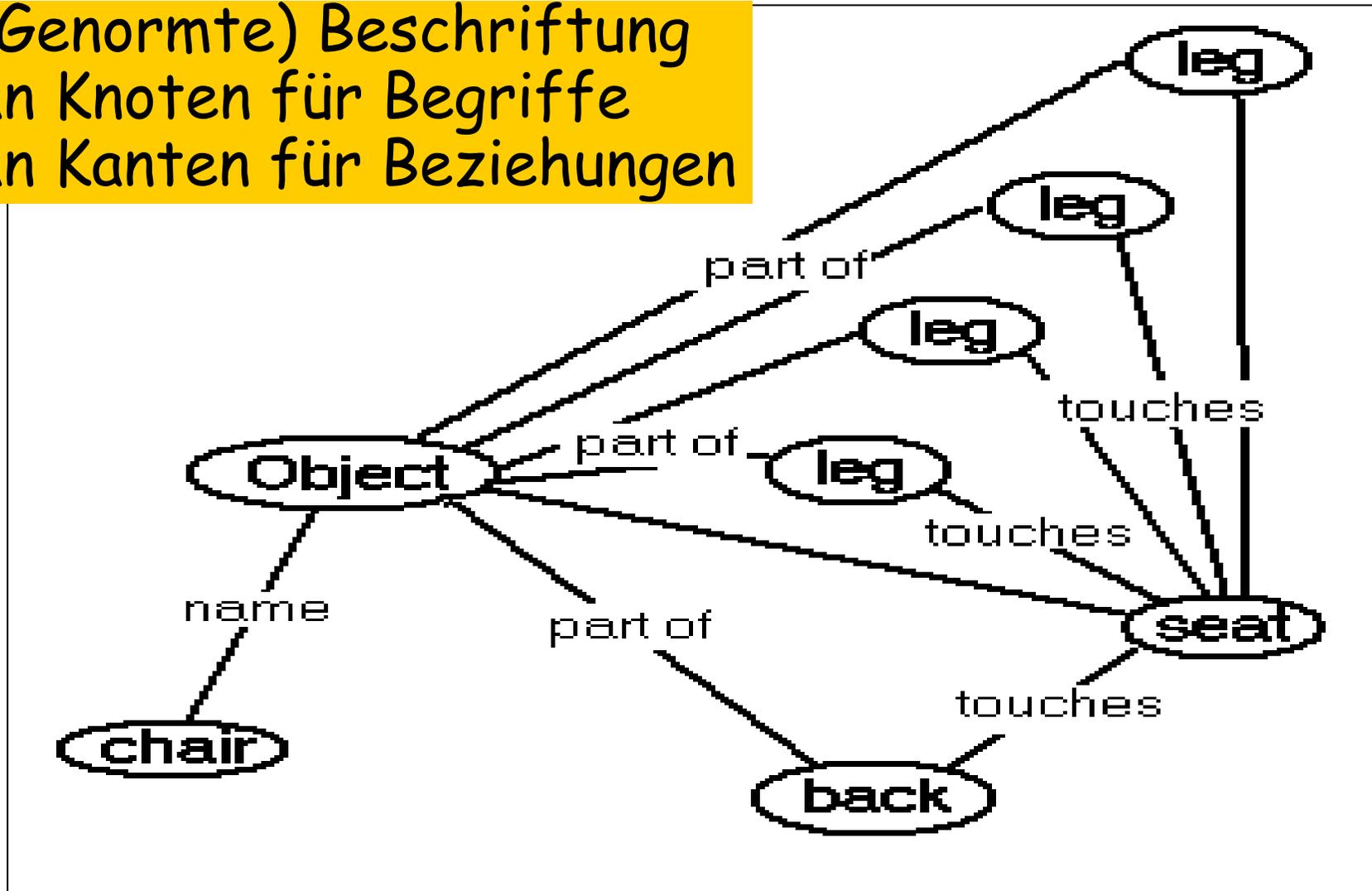
# Inhaltliche Zusammenhänge

Beschriftung  
an Knoten für Begriffe  
an Kanten für Beziehungen



# Inhaltliche Zusammenhänge

(Genormte) Beschriftung  
an Knoten für Begriffe  
an Kanten für Beziehungen



# UML: Unified Modeling Language

- Graphische Notationen für Objektorientierte Modellierung
- Hilfsmittel für Erzeugung von Code
- Hilfsmittel für Dokumentation und Test

## Graphische Darstellungen für ...

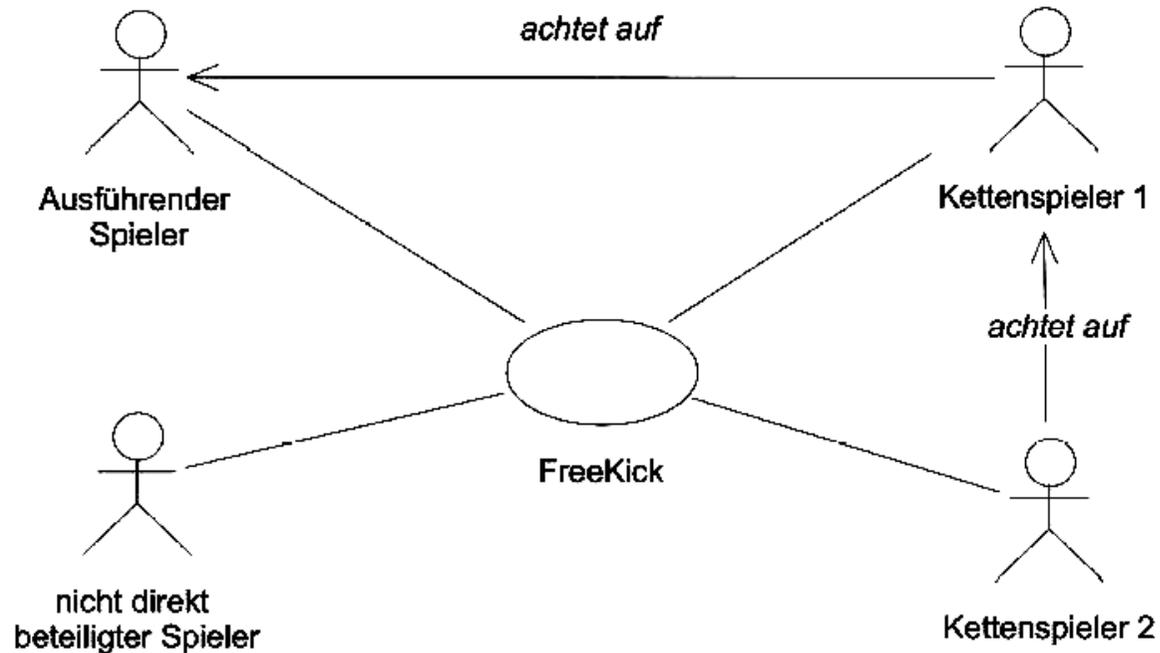
- Anwendungsfall-Beschreibung (use-case)
- Klassen/Objekte (Struktur)
  - Vererbung
  - Assoziationen: Beziehungen
  - Aggregationen: Bestandteile („Container“)
- Sequenzdiagramm (Ablauf von Interaktionen)
- Zustandsdiagramm (Ablauf innerhalb eines Objekts)
- Aktivitätsdiagramm (Zusammenarbeit)

... und vieles mehr

# Anwendungsfall-Beschreibung (use-case)

Funktionale Anforderungen

Erste Identifizierung von Klassen und Akteuren



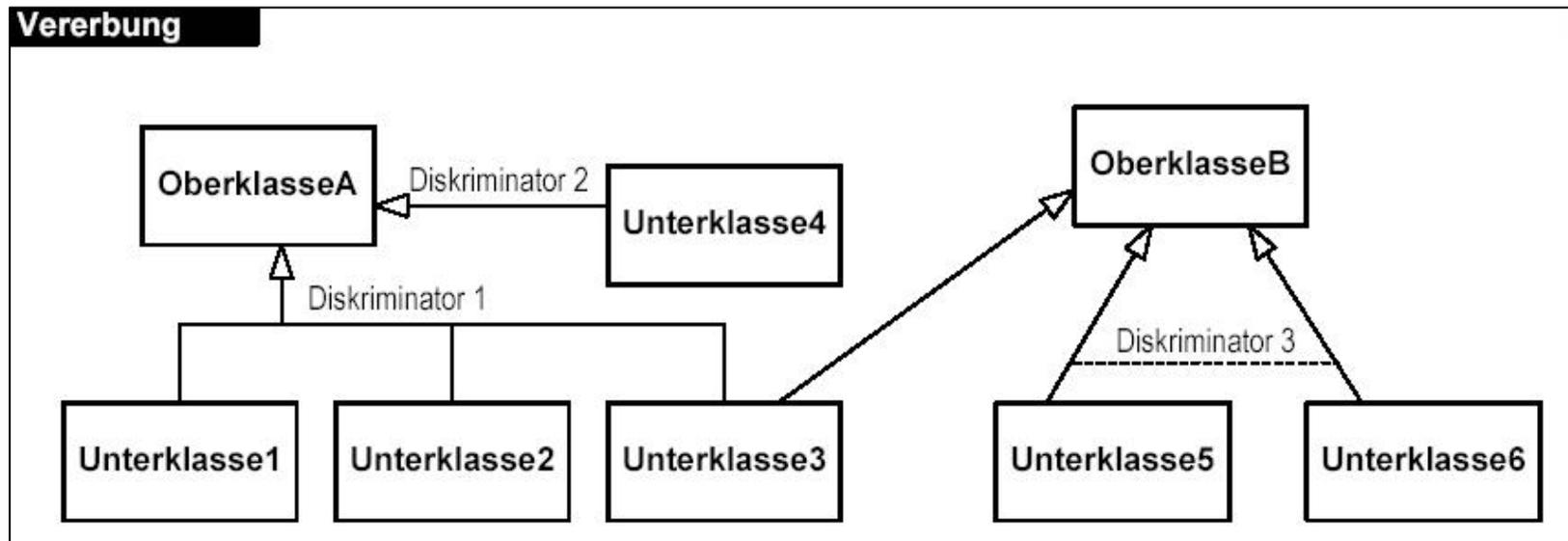
*Beispiele:*

*Diplomarbeit Meinert/Sander: Der Intentionagent (HU, 2001)*

# Beschreibung von Strukturen: Klassen/Objekte

Diagramme zu den Beispielen (Stand 2003):

© <http://www.oose.de/downloads/uml-notationsuebersicht.pdf>

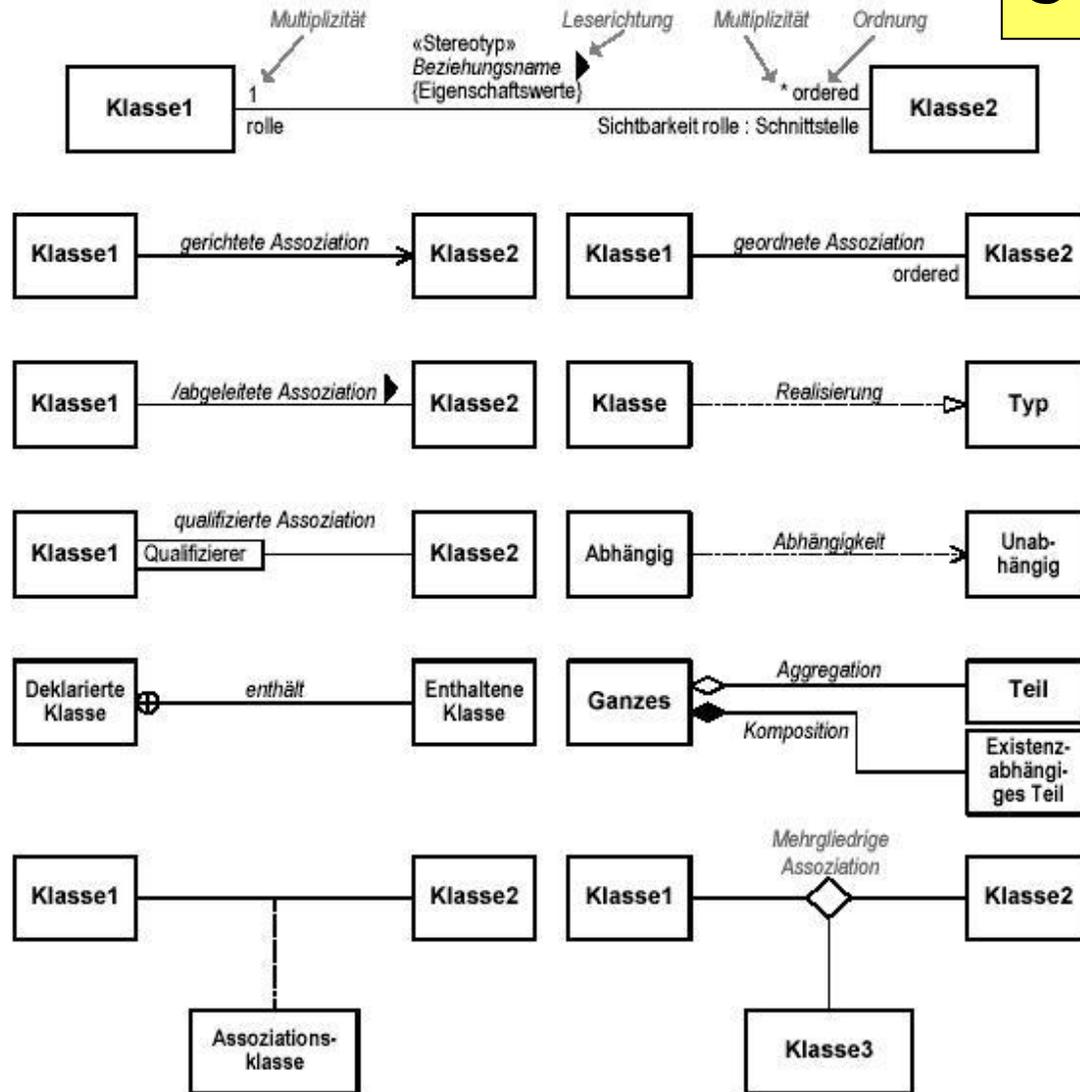


Klassendiagramm: Klassen und ihre Beziehungen

# Beschreibung von Strukturen: Klassen/Objekte

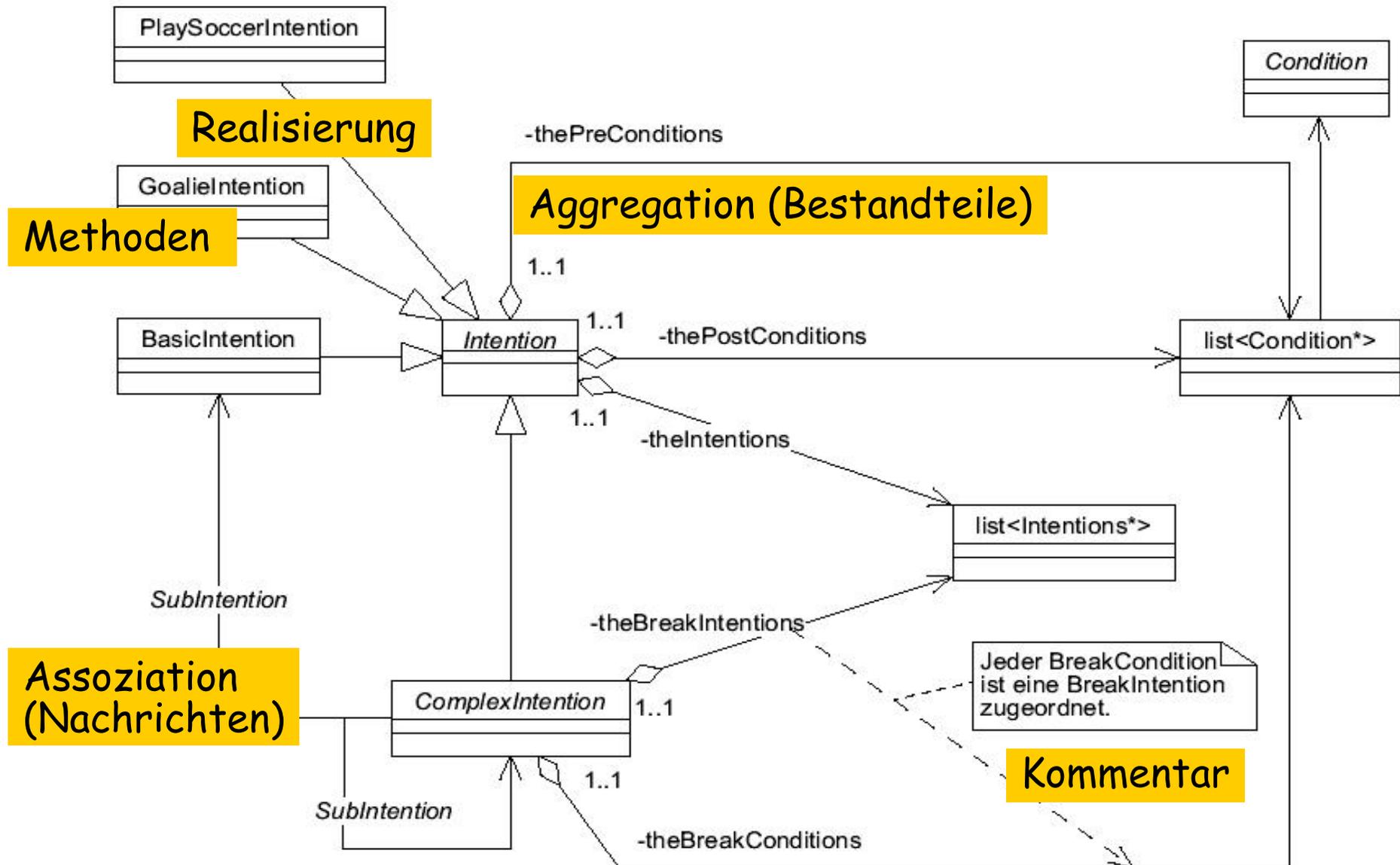
© www.oose.de/uml

## Assoziationen



Objektdiagramm:  
Objekte und  
ihre Beziehungen

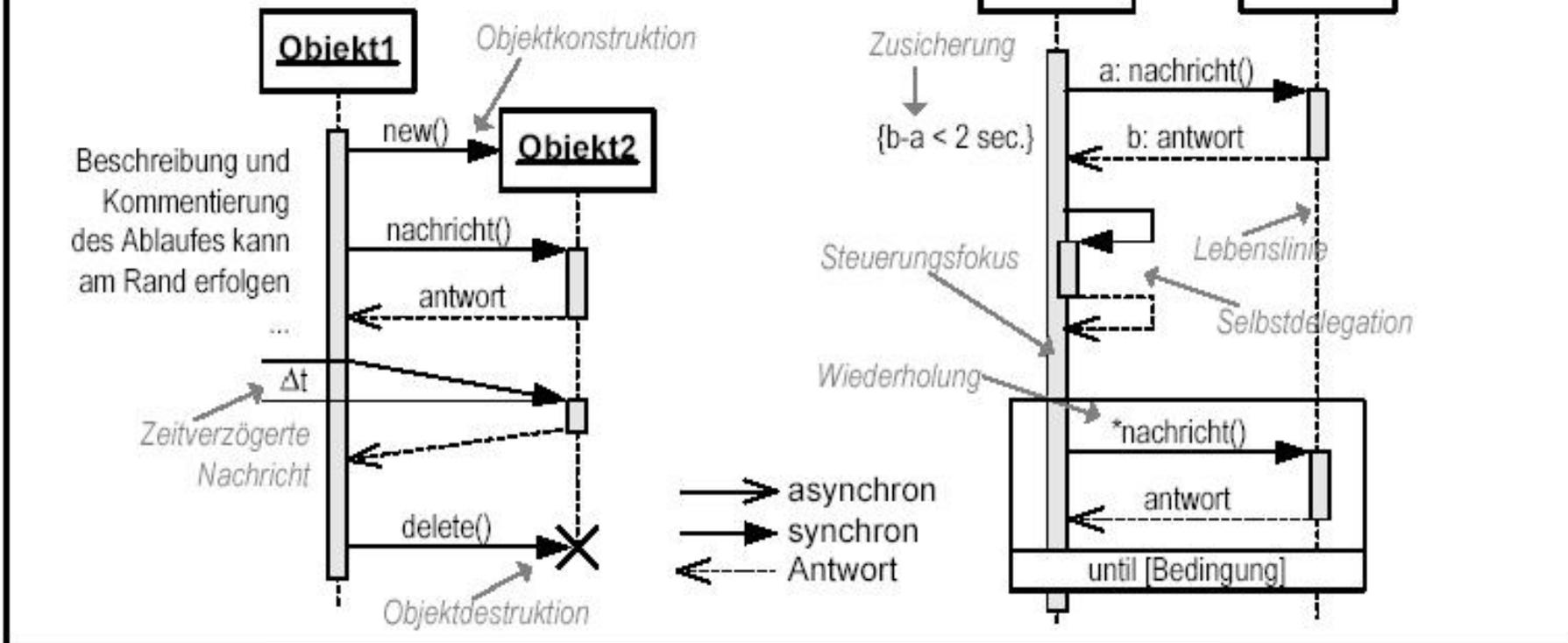
# Beschreibung von Strukturen: Klassen/Objekte



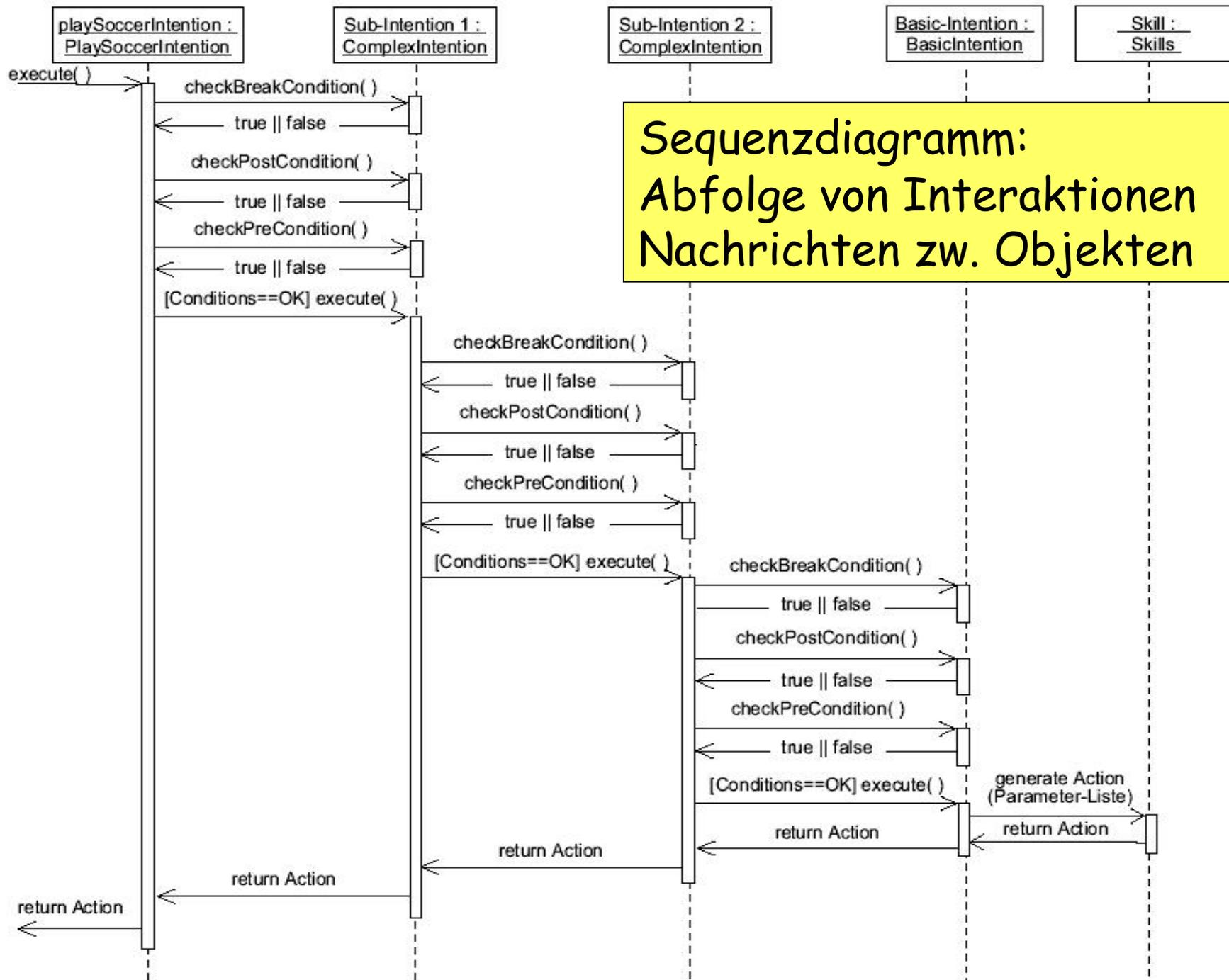
# Beschreibung von Abläufen: Sequenzdiagramme

Sequenzdiagramme

© www.oose.de/uml

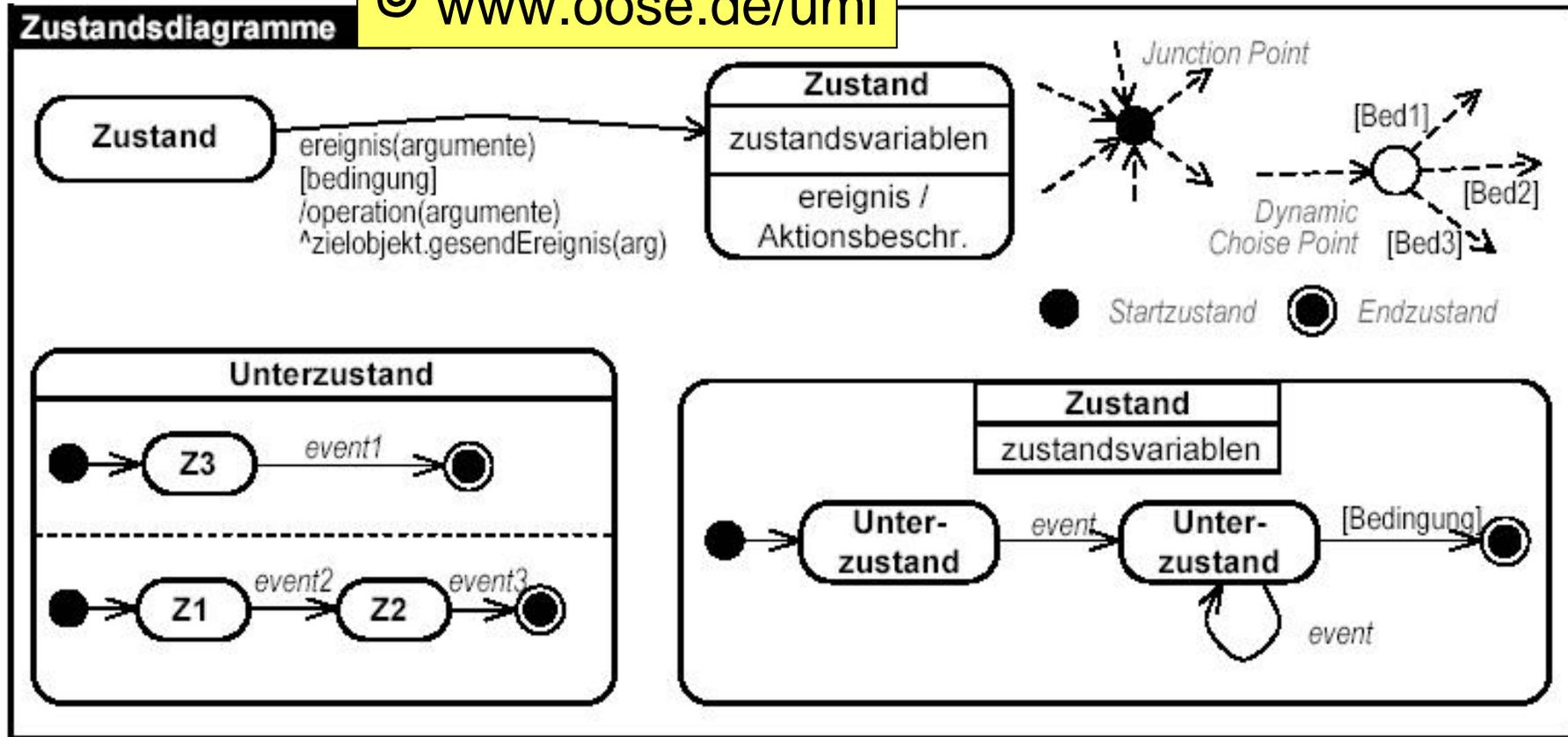


Sequenzdiagramm:  
Abfolge von Interaktionen  
Nachrichten zwischen Objekten



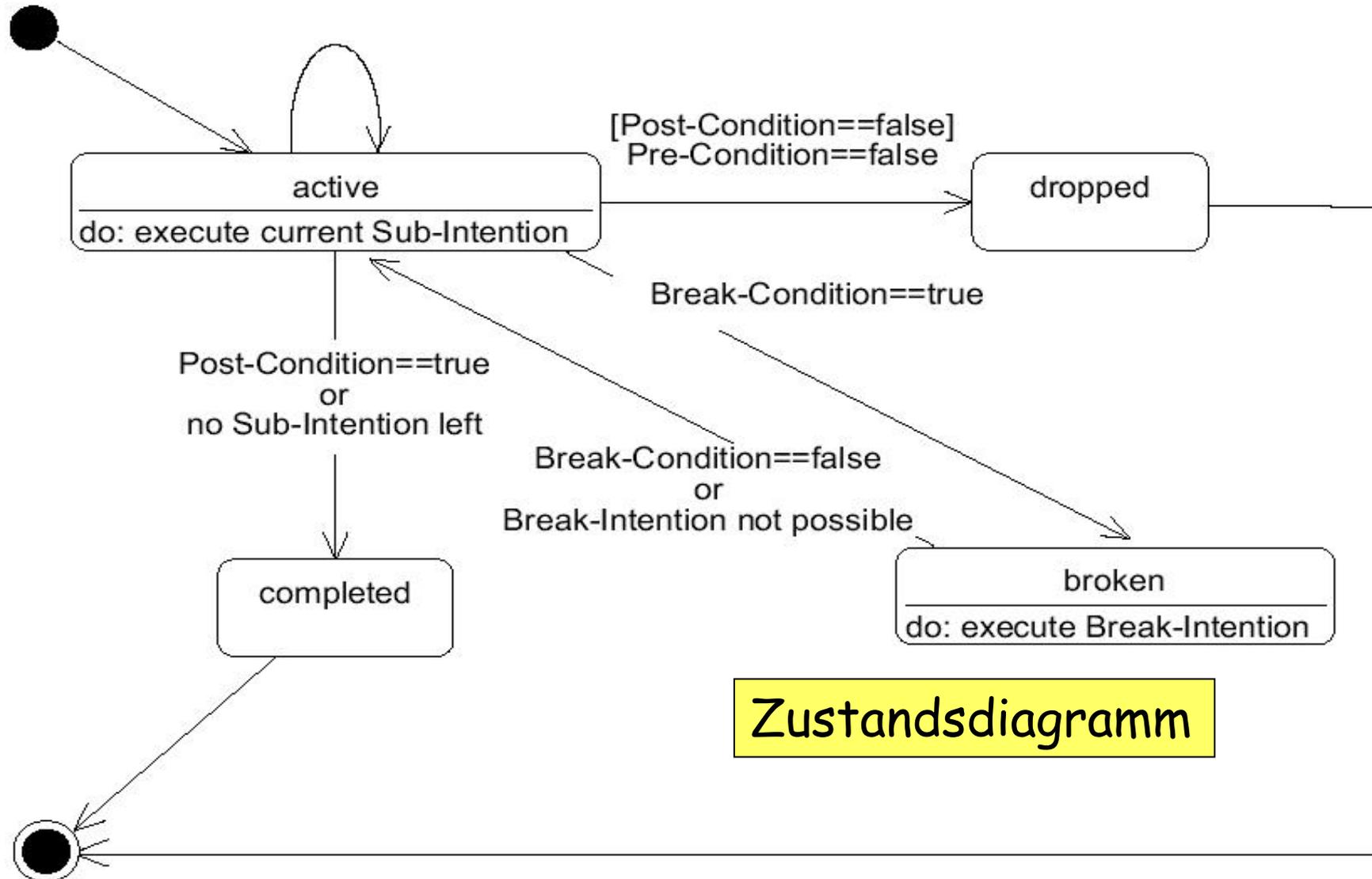
# Beschreibung interner Abläufe: Zustandsdiagramm

© www.oose.de/uml

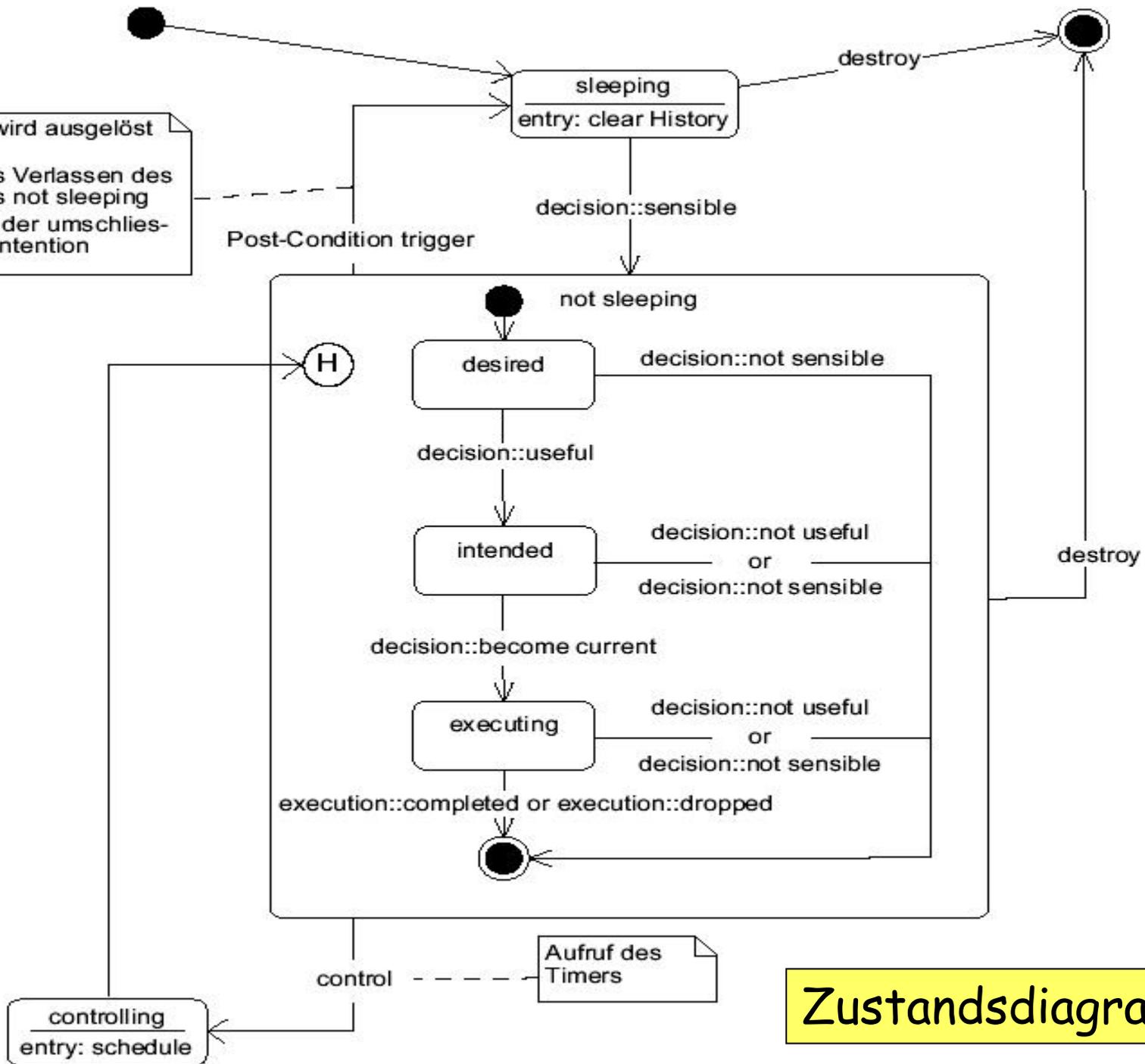


Zustandsdiagramm:  
Abfolge von Ereignissen/Zuständen  
während der Lebensdauer eines Objekts

# Beschreibung interner Abläufe: Zustandsdiagramm



Transition wird ausgelöst durch:  
 1. normales Verlassen des Zustands not sleeping  
 2. Abbruch der umschliessenden Intention

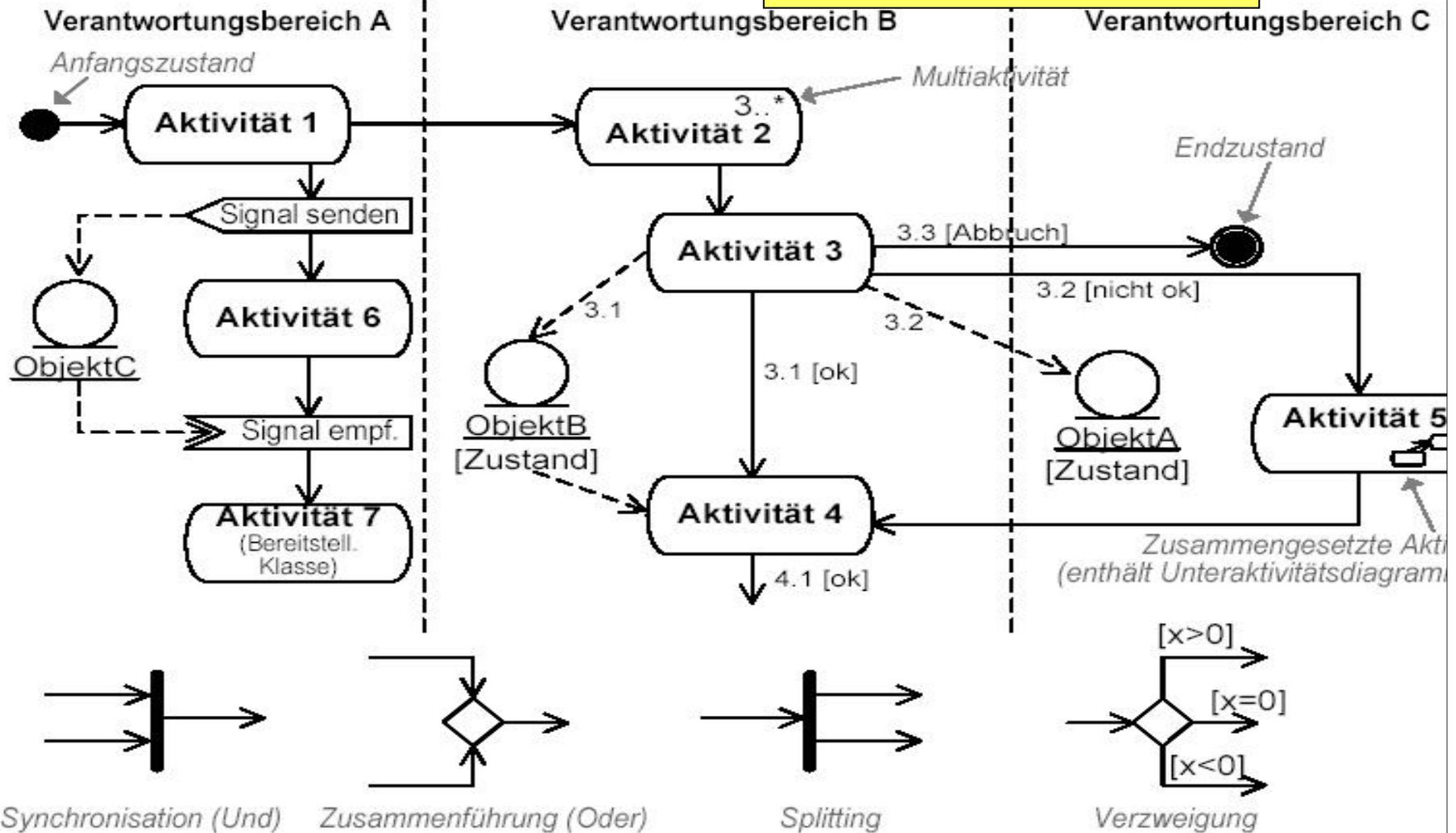


Zustandsdiagramm

# Beschreibung von Kooperation: Aktivitätsdiagramme

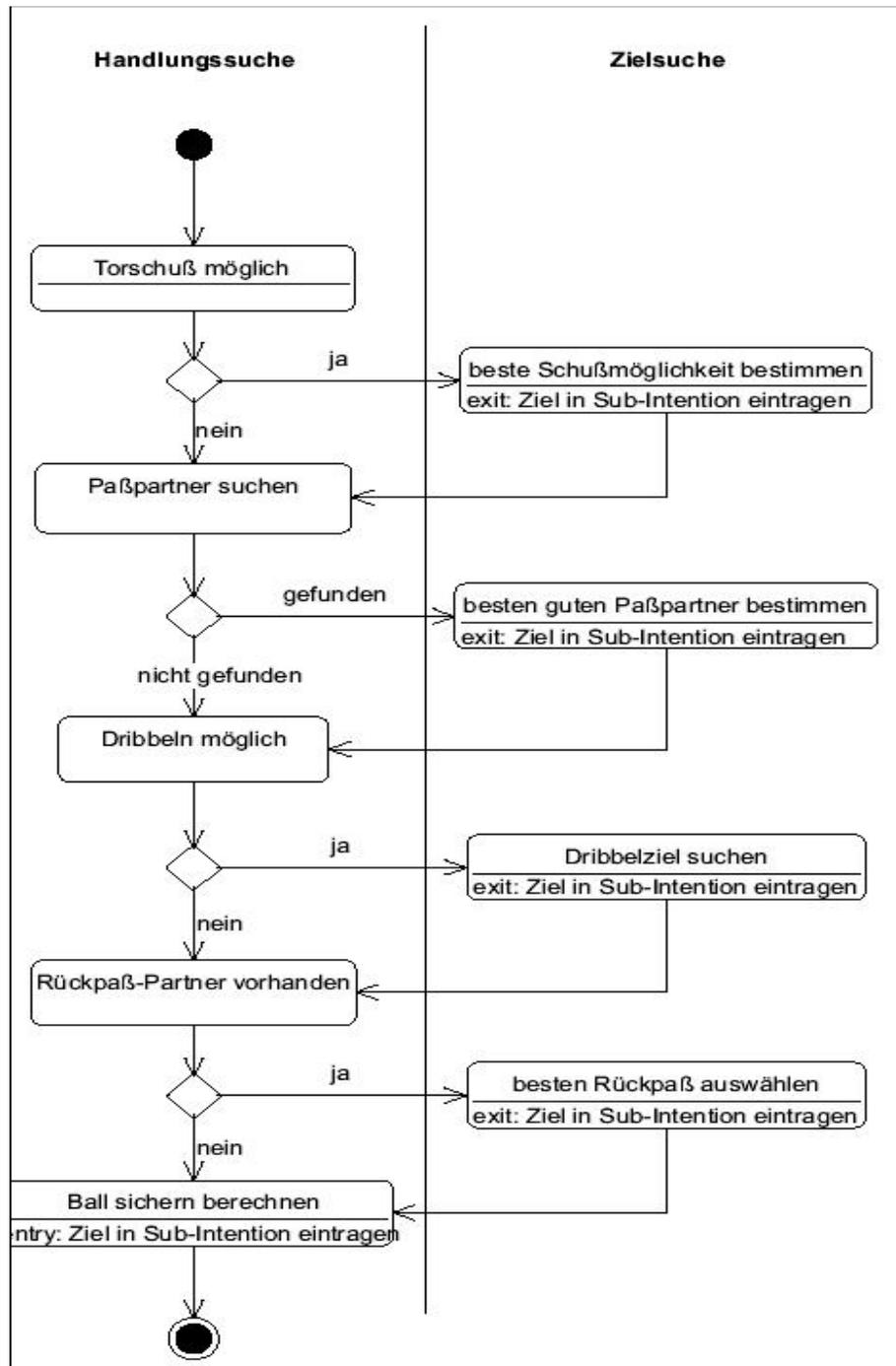
## Aktivitäts- und Objektflussdiagramm

© [www.oose.de/uml](http://www.oose.de/uml)

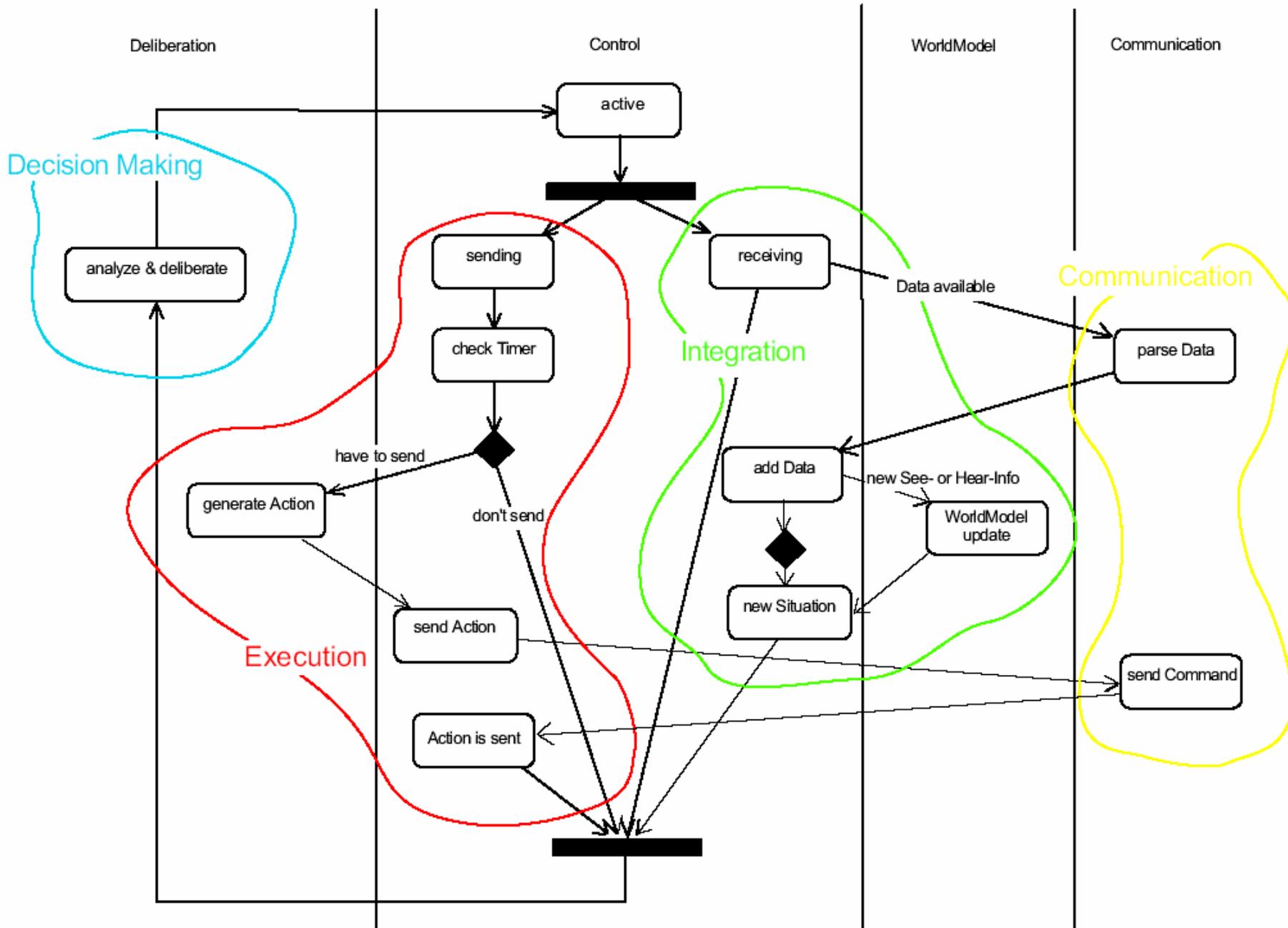


Zusammenarbeit von Objekten, Parallele Arbeit

# ation: Aktivitätsdiagramme



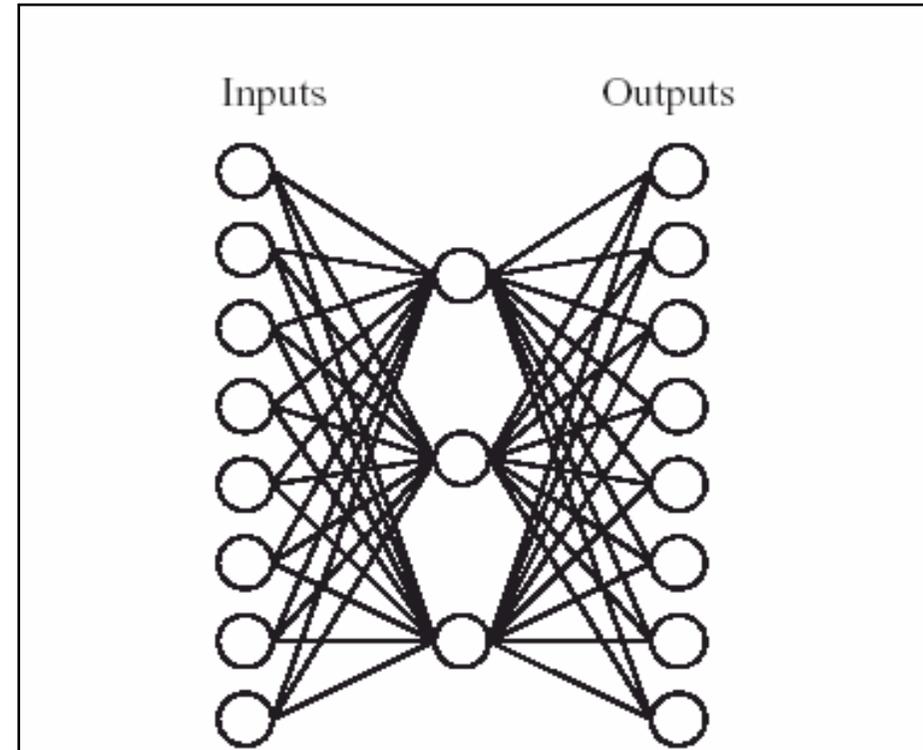
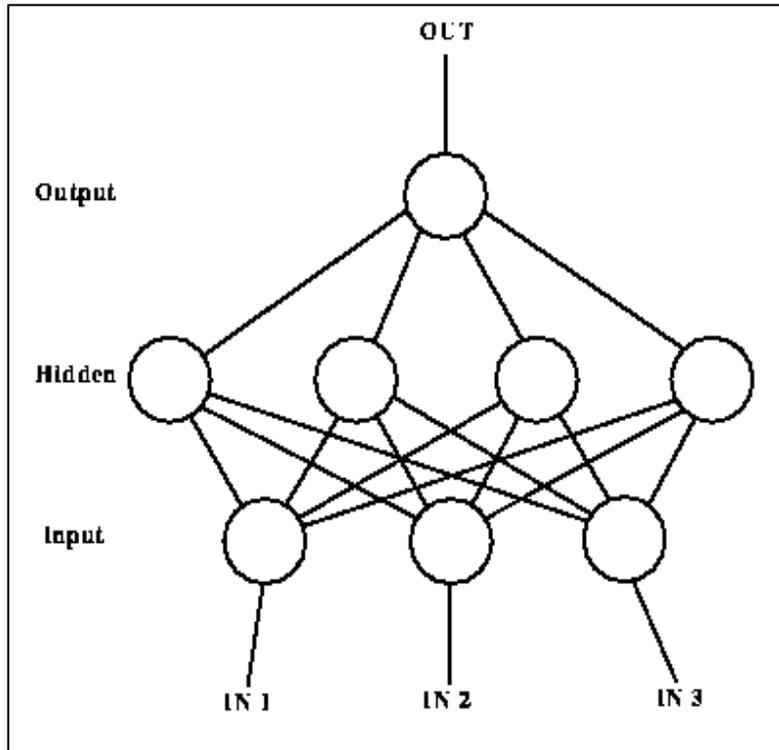
## Aktivitätsdiagramm



Aktivitätssdiagramm

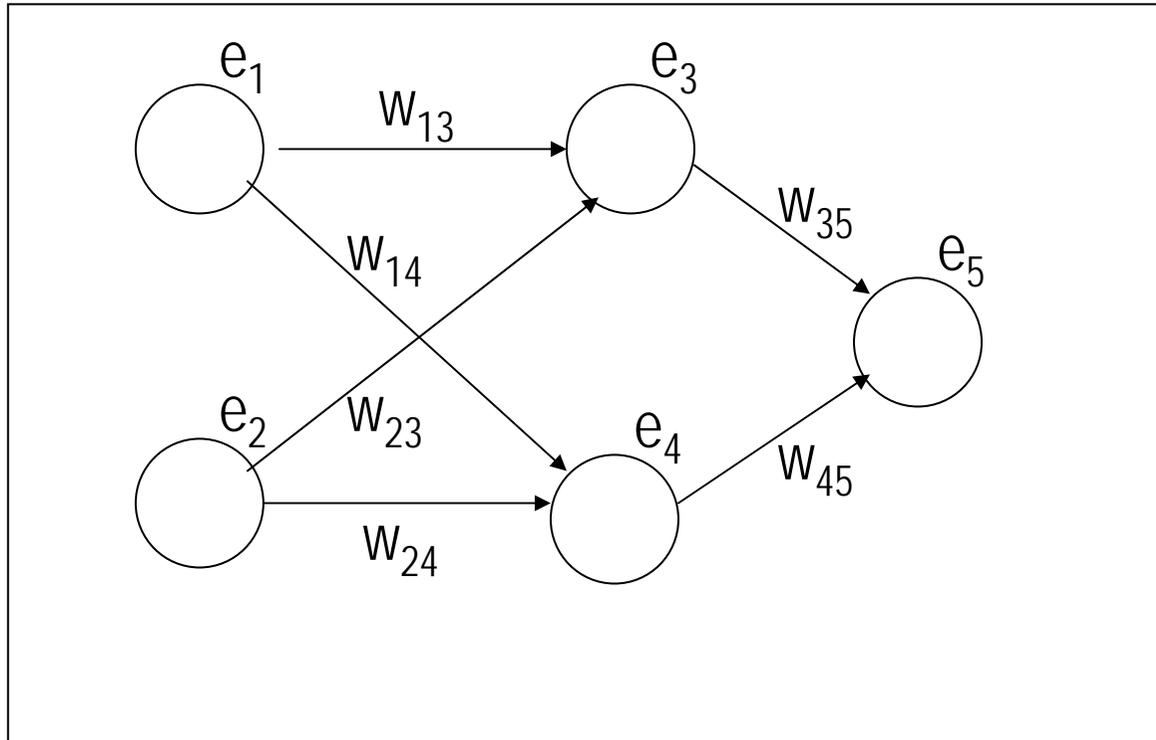
Identifizierung von Komponenten

# „Massive Parallelität“: Neuronale Netze



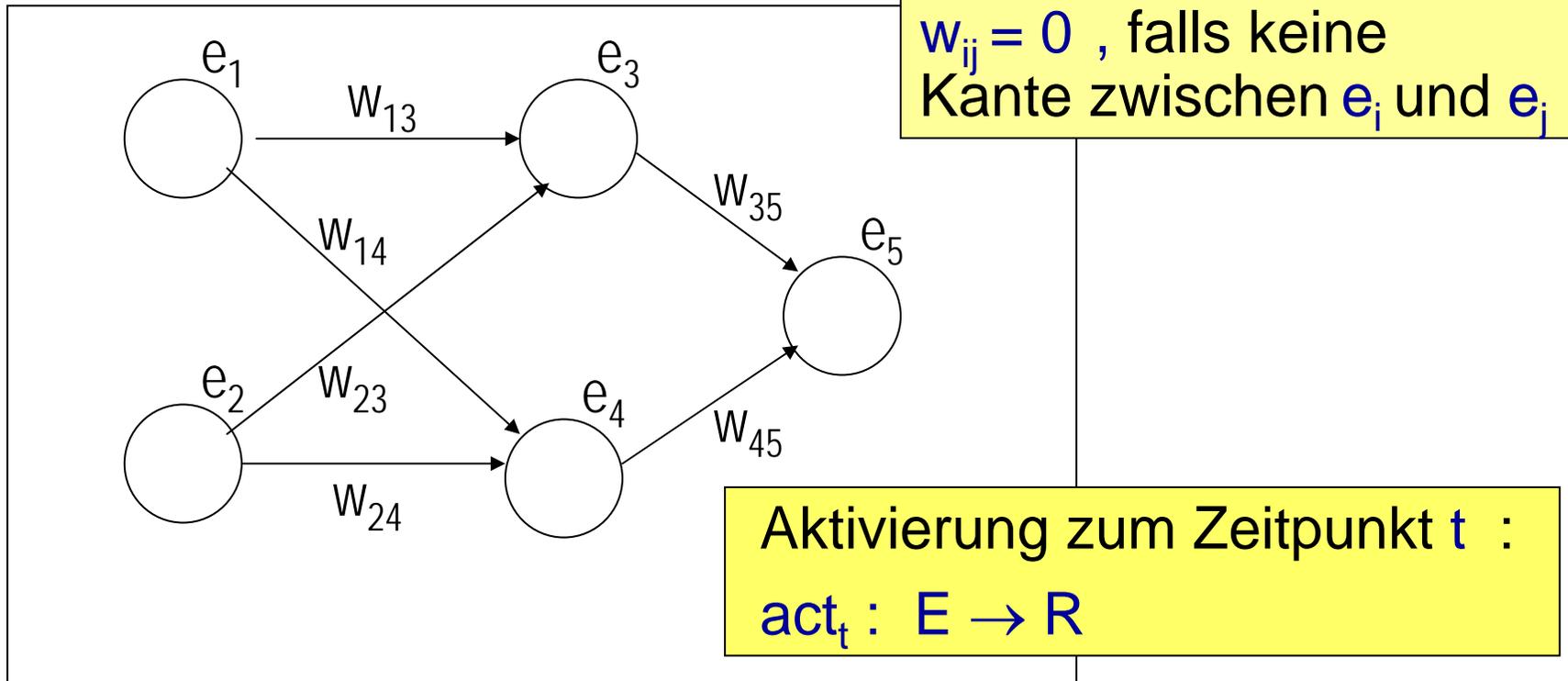
- Knoten: Neuronen  
Neuronen können erregt („aktiviert“) sein
- Kanten: Übertragung von Aktivierungen an Nachbar-Neuronen

# „Massive Parallelität“: Neuronale Netze



- Kanten sind gewichtet
- Übertragene Aktivierung abhängig von Gewicht  $w_{ij}$

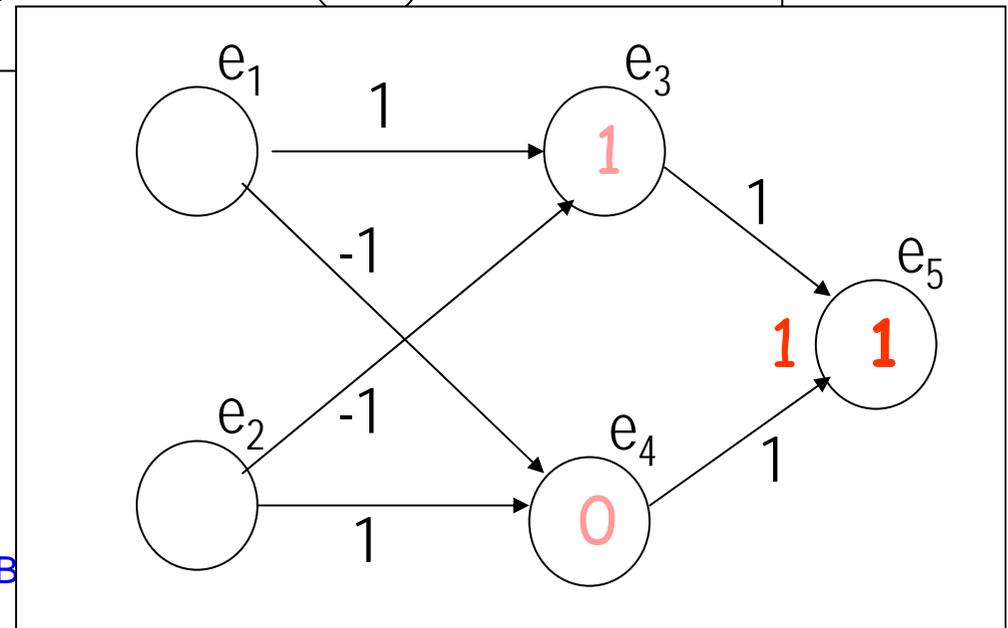
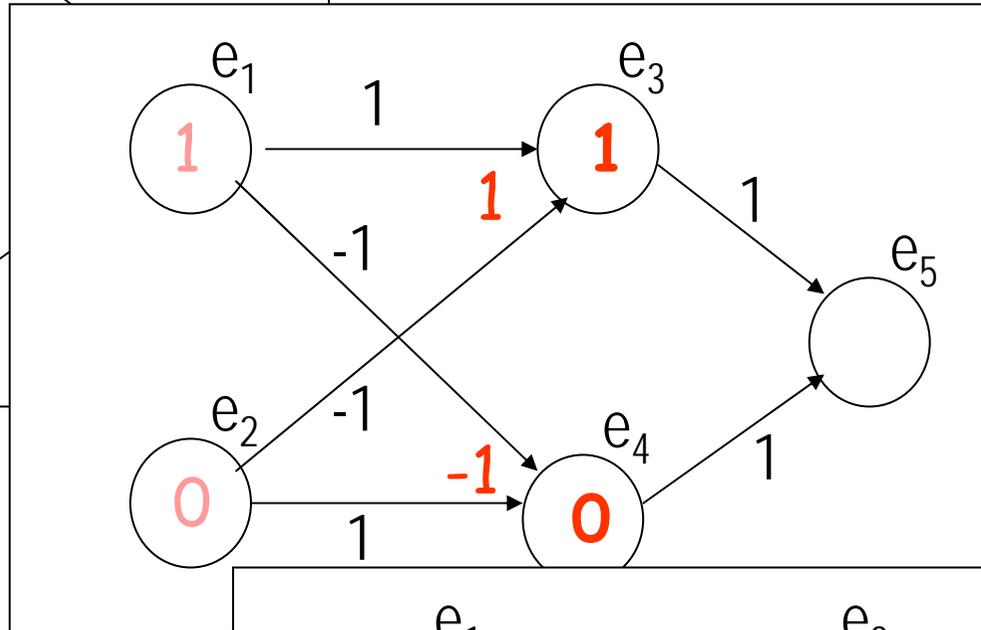
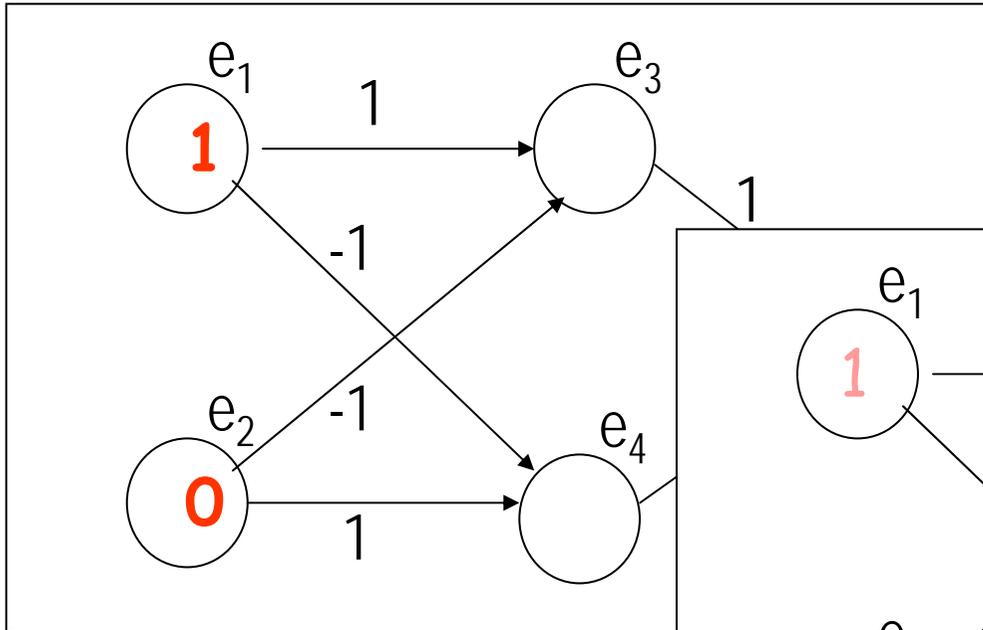
# „Massive Parallelität“: Neuronale Netze



Einfache Propagierung von Aktivierungen z.B. gemäß:

$$act_{t+1}(e_i) = 1, \quad \text{falls } w_{1i} * act_t(e_1) + w_{2i} * act_t(e_2) + \dots + w_{5i} * act_t(e_5) > 0$$
$$act_{t+1}(e_i) = 0, \quad \text{sonst}$$

# Neuronale Netze



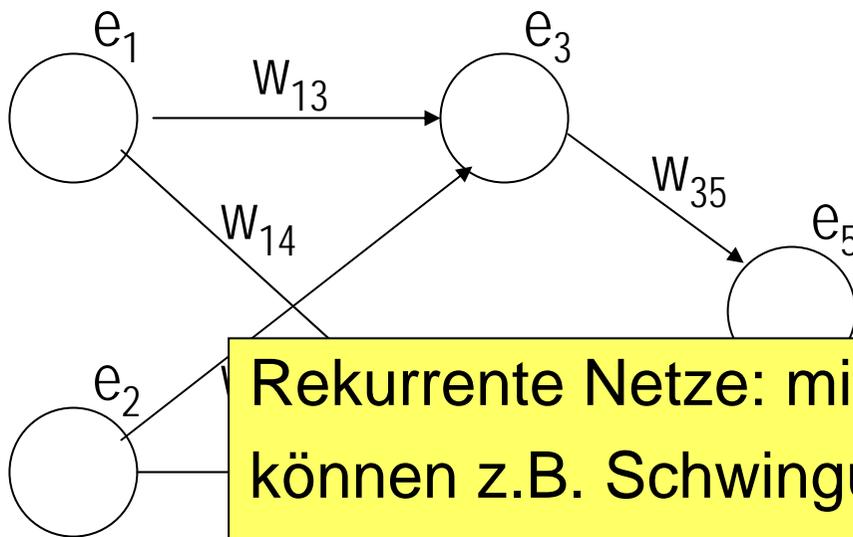
# „Massive Parallelität“: Neuronale Netze

Komplexere Propagierung von Aktivierungen:

$$\text{act}_{t+1}(e_i) = f(w_{1i} * \text{act}_t(e_1) + w_{2i} * \text{act}_t(e_2) + \dots + w_{5i} * \text{act}_t(e_5))$$

z.B. mit  $f(x) = \tanh(x) = (e^x - e^{-x}) / (e^x + e^{-x})$

oder  $f(x) = \text{sig}(x) = 1 / (1 + e^{-x})$

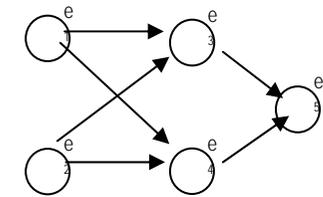


Rekurrente Netze: mit Rückkopplungen, können z.B. Schwingungen erzeugen (Theorie nichtlinearer dynamischer Systeme)

# Statische/dynamische Modelle

- Beschreibung statischer Zusammenhänge
  - Semantisches Netz
  - Klassendiagramm
  - Zustandsdiagramm (als Struktur)
  - Neuronales Netz (als Struktur)

Modell:  
Graph

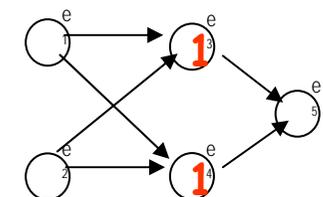


- Beschreibung dynamischer Abläufe
  - Aktueller Zustand im Zustandsdiagramm
  - Aktivierung im Neuronalen Netz

**Unterscheiden!**

Modell:

Wechselnde Beschriftungen des Graphen



Erfordert Angaben für Übergänge (Transitionen) zwischen Zuständen, Aktivierungen usw.

# Darstellungsformen für Graphen

## Adjazenz-Matrix:

- Ausgangs-Knoten  $v$  als Zeilen
- Eingangs-Knoten  $v'$  als Spalten

## Matrix-Elemente:

$$m_{v,v'} = 1, \text{ falls } [v,v'] \in E$$

$$m_{v,v'} = 0, \text{ falls } [v,v'] \notin E$$

bzw. bei Kanten-Beschriftungen auch:

$$m_{v,v'} = \beta([v,v'])$$

dabei spezieller Wert für  $[v,v'] \notin E$ , z.B.  $\beta([v,v'])=0$

# Darstellungsformen

## Inzidenz-Matrix:

- Knoten  $v$  als Zeilen
- Kanten  $e$  als Spalten

## Matrix-Elemente:

$$m_{v,e} = +1, \text{ falls } e = [v, v'] \in E$$

$$m_{v,e} = -1, \text{ falls } e = [v', v] \in E$$

$$m_{v,e} = 0, \text{ sonst}$$

# Weitere Definitionen zu Graphen

$G' = [V', E']$  ist Teilgraph von  $G = [V, E]$  ,  
falls  $V' \subseteq V$  und  $E' \subseteq E$  mit  $E' \subseteq V' \times V'$

Einschränkung von  $G = [V, E]$  auf  $V' \subseteq V$  :  
 $G|_{V'} =_{\text{Def}} [V', E \cap V' \times V']$

Für  $e = [v, v'] \in E$  :  $\text{source}(e) =_{\text{Def}} v$  ,  $\text{target}(e) =_{\text{Def}} v'$

Eingangswalenz (fan-in), Ausgangswalenz (fan-out)

$$\begin{aligned} \text{fan-in}(v) &=_{\text{Def}} \text{card} ( \{ e \mid \exists v' \in V: e = [v', v] \in E \} ) \\ &= \text{card} ( \{ e \in E \mid \text{target}(e) = v \} ) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{fan-out}(v) &=_{\text{Def}} \text{card} ( \{ e \mid \exists v' \in V: e = [v, v'] \in E \} ) \\ &= \text{card} ( \{ e \in E \mid \text{source}(e) = v \} ) \end{aligned}$$

# Weg (Pfad) in einem Graphen

Gerichteter Weg

Als Folge von Knoten

$$p = v_0, \dots, v_n \text{ mit } \forall i (i \in \{1, \dots, n\} \rightarrow [v_{i-1}, v_i] \in E)$$

$n$  ist die *Länge* des Weges ( $n \geq 0$ )

$$v_0 = \text{Anfang}(p) \quad v_n = \text{Ende}(p)$$

Als Folge von Kanten

$$p = e_1, \dots, e_n \text{ mit } \forall i (i \in \{1, \dots, n-1\} \rightarrow \text{target}(e_i) = \text{source}(e_{i+1}))$$

Ungerichteter Weg:

$$p = v_0, \dots, v_n \text{ mit } \forall i (i \in \{1, \dots, n\} \rightarrow [v_{i-1}, v_i] \in E \vee [v_i, v_{i-1}] \in E)$$

# Weg (Pfad) in einem Graphen

Einfacher Weg:

$p = v_0, \dots, v_n$  mit  $\forall i \forall j \in \{0, \dots, n\}: v_i = v_j \rightarrow i = j$

Masche:

Zwei unterschiedliche einfache Wege  $p$  und  $q$  der Länge  $>0$   
mit  $\text{Anfang}(p)=\text{Anfang}(q)$  ,  $\text{Ende}(p)=\text{Ende}(q)$

(„Einfache“ Masche: Teilwege bilden keine Masche)

Zyklus in gerichteten Graphen:

Einfacher Weg  $p$  der Länge  $>0$

mit Ausnahmebedingung  $\text{Anfang}(p)=\text{Ende}(p)$

d.h.  $\forall i \forall j \in \{0, \dots, n\}: v_i = v_j \rightarrow i = j \vee \{i, j\} = \{0, n\}$  )

DAG (directed acyclic Graph): gerichteter Graph ohne Zyklen

# Erreichbarkeit, Zusammenhang

$v'$  ist *erreichbar* von  $v$ ,  
falls ein gerichteter Weg  $p$  existiert  
mit  $\text{Anfang}(p)=v$  ,  $\text{Ende}(p)=v'$  .

$G$  heißt *zusammenhängend*,  
wenn zu je zwei Knoten  $v, v' \in V$   
ein ungerichteter (!) Weg  $p$  existiert  
mit  $\text{Anfang}(p)=v$  ,  $\text{Ende}(p)=v'$

$G$  heißt *stark zusammenhängend*,  
wenn zu je zwei Knoten  $v, v' \in V$   
ein gerichteter (!) Weg  $p$  existiert  
mit  $\text{Anfang}(p)=v$  ,  $\text{Ende}(p)=v'$

Die Relation  
„*Erreichbarkeit*“  
ist die  
*reflexive*,  
*transitive Hülle*  
der Relation  $E$  .

wenn jeder Knoten  $v' \in V$   
von jedem Knoten  $v \in V$   
erreichbar ist.

# Probleme für Graphen

Ist ein Knoten  $v$  von einem Knoten  $v_0$  erreichbar?

Ist  $G$  (stark) zusammenhängend?

Ist  $G$  azyklisch?

Existiert ein *Hamilton-Kreis*?

(Hamilton-Kreis: Zyklus, der ganz  $V$  umfaßt).

Existiert ein *Euler-Kreis*?

(Euler-Kreis: Zyklus, der jede Kante genau einmal enthält).

*k-Färbungsproblem:*

Existiert eine Knotenbeschriftung  $\alpha: V \rightarrow \{1, \dots, k\}$  mit  
 $\forall v \forall v' ([v, v'] \in E \rightarrow \alpha(v) \neq \alpha(v'))$

# Konstruktion der erreichbaren Knoten

Sei  $G=[V,E]$  ein Graph,  $v_0 \in V$  .

$M(v_0) =_{\text{Def}} \{ v \mid v \text{ erreichbar von } v_0 \}$

$M_i(v_0)$  sind die mit  
Wegen der Länge  
kleiner gleich  $i$   
erreichbaren  $v$

Konstruktion:

- Schritt 0:  $M_0(v_0) := \{ v_0 \}$
- Schritt  $i$ :  $M_i(v_0) := M_{i-1}(v_0) \cup \{ v' \mid \exists v \in M_{i-1}(v_0) : [v,v'] \in E \}$
- Abbruch, falls  $M_i(v_0) = M_{i-1}(v_0)$

Satz:

Der Algorithmus bricht nach höchstens  $\text{card}(V)$  Schritten ab. Beim Abbruch gilt  $M_{i-1}(v_0) = M(v_0)$  .

# Konstruktion der erreichbaren Knoten

## Folgerungen

Für endliche Graphen  $G$  ist entscheidbar,

- ob ein Knoten  $v'$  von einem Knoten  $v$  erreichbar ist.
- ob  $G$  stark zusammenhängend ist.
- ob  $G$  zusammenhängend ist.

Wenn  $v'$  von einem Knoten  $v$  erreichbar ist, so auch mit einem Weg der Länge  $l < \text{card}(V)$ .

Weitere Sätze und Komplexitätsbetrachtungen in  
Theoretischer Informatik

# Baum

*Eingangswerten stets  
1 oder 0 (Wurzel)*

(Gerichteter) Baum:  $T = [V, E, r]$

ist ein gerichteter Graph  $[V, E]$

mit speziellem Knoten (Wurzel)  $r \in V$ ,

von dem aus alle anderen Knoten

auf genau einem Weg erreichbar sind.

–gerichtet

–zusammenhängend

–ohne Zyklen, ohne Maschen

–Wurzelknoten  $r$  eindeutig bestimmt

„Ungerichteter Baum“:

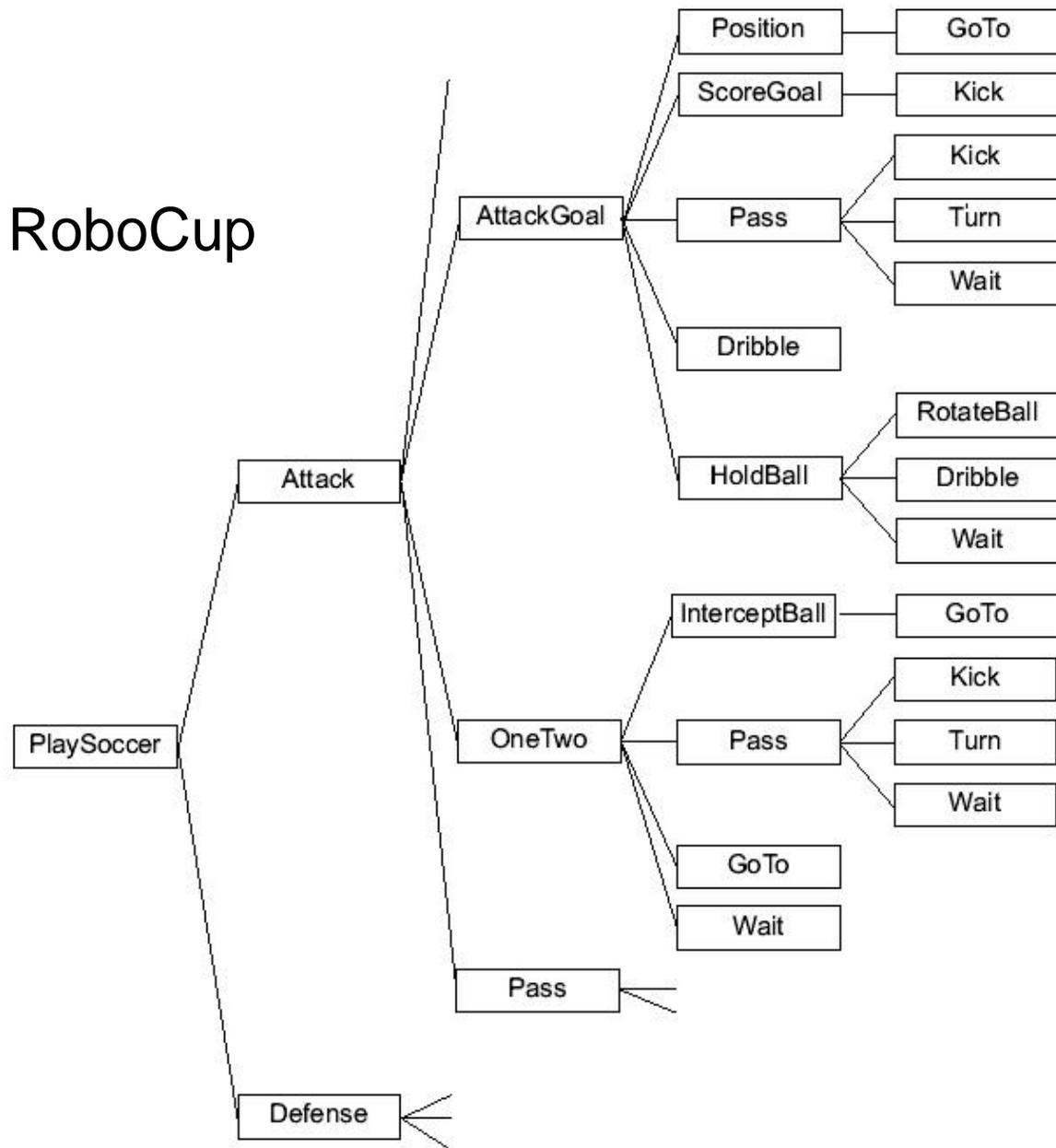
jeder Knoten könnte Wurzelknoten sein

# Bäume

Hierarchien:

Absichten  
und  
Unterabsichten

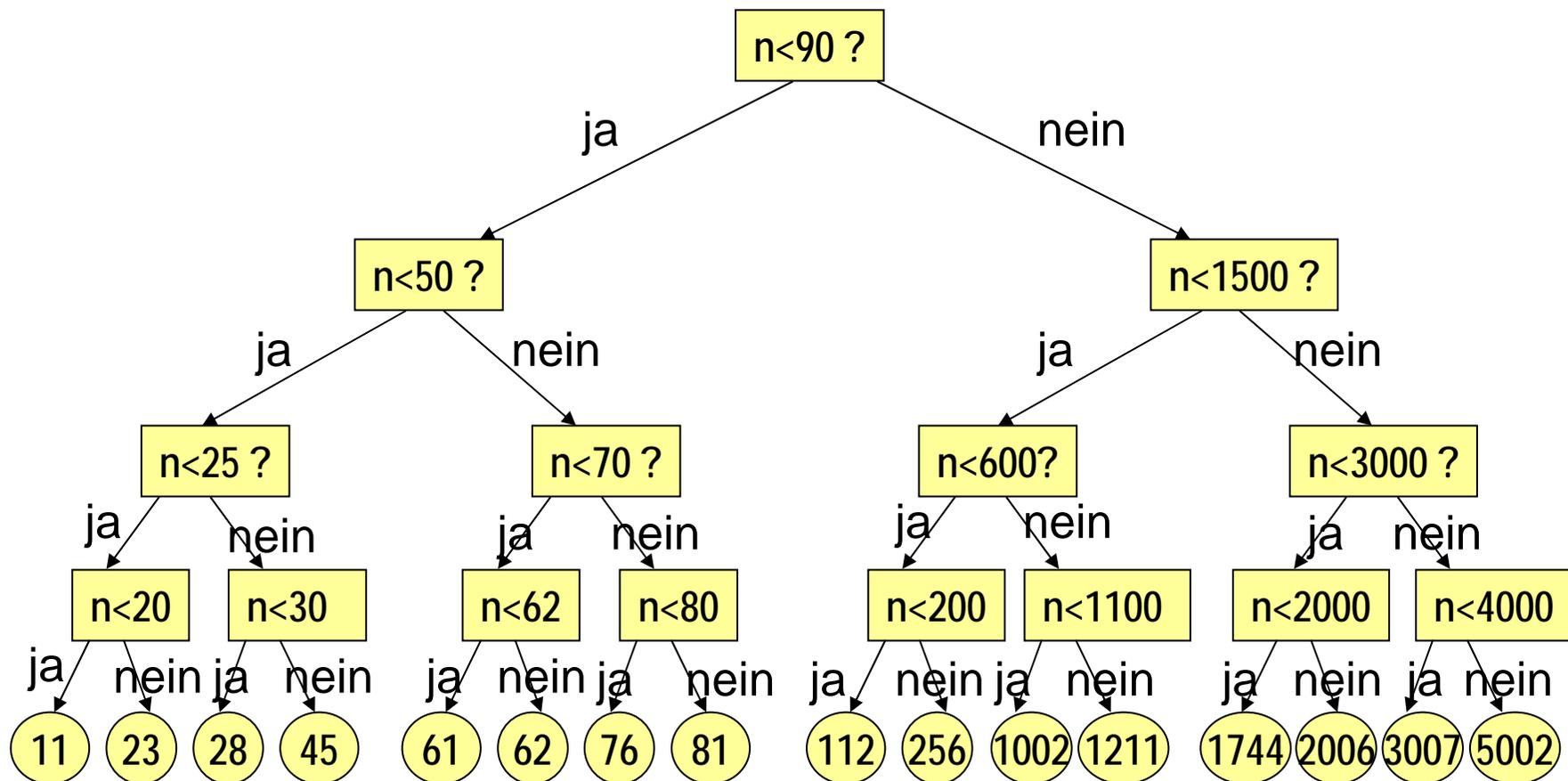
RoboCup



# Bäume

Suchbaum

Beschriftungen analog zu Graphen



# Baum: Rekursive Definition

Anfang:

Ein Knoten  $v$  ist ein Baum:  $T = [ \{v\}, \emptyset, v ]$

Rekursionsschritt:

Wenn  $v$  ein Knoten ist

und wenn  $T_i = [V_i, E_i, w_i]$  ( $i=1, \dots, n$ ) Bäume sind,  
deren Knotenmengen paarweise disjunkt sind,

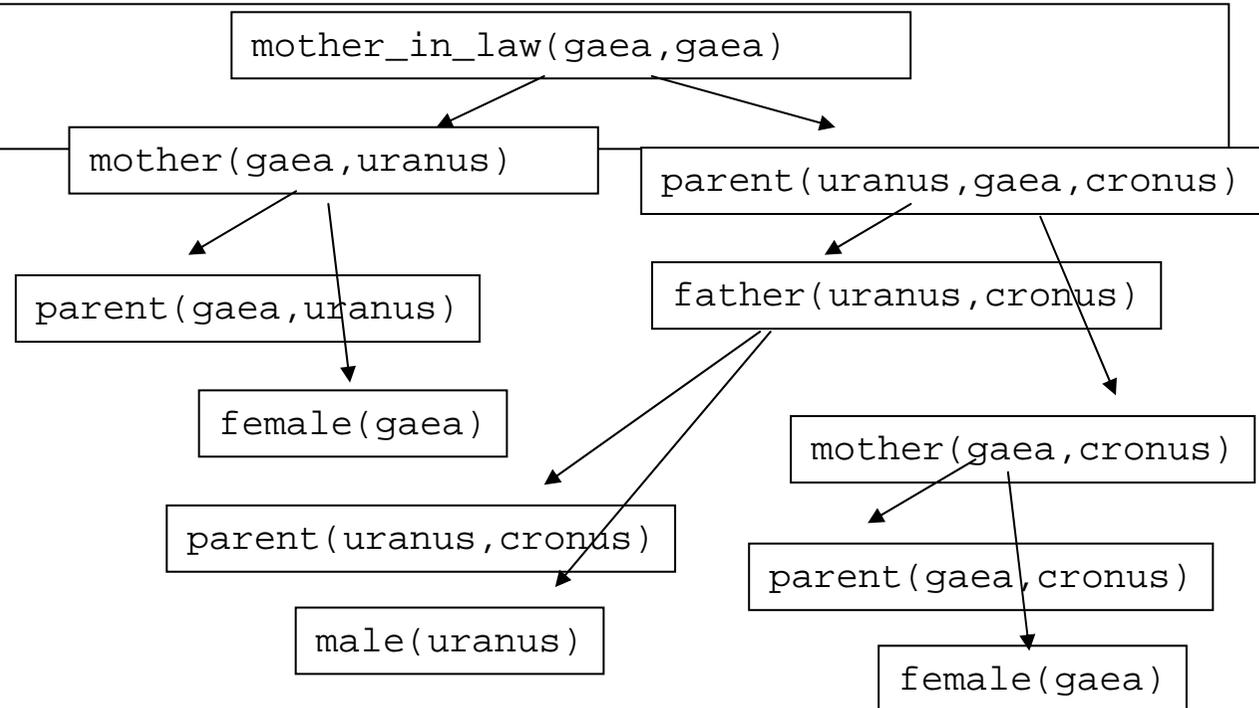
so ist

$T = [ V_1 \cup \dots \cup V_n \cup \{v\}, E_1 \cup \dots \cup E_n \cup \{ [v, w_i] \mid i = 1, \dots, n \}, v ]$

ein Baum.

# Bäume

## Beweisbaum



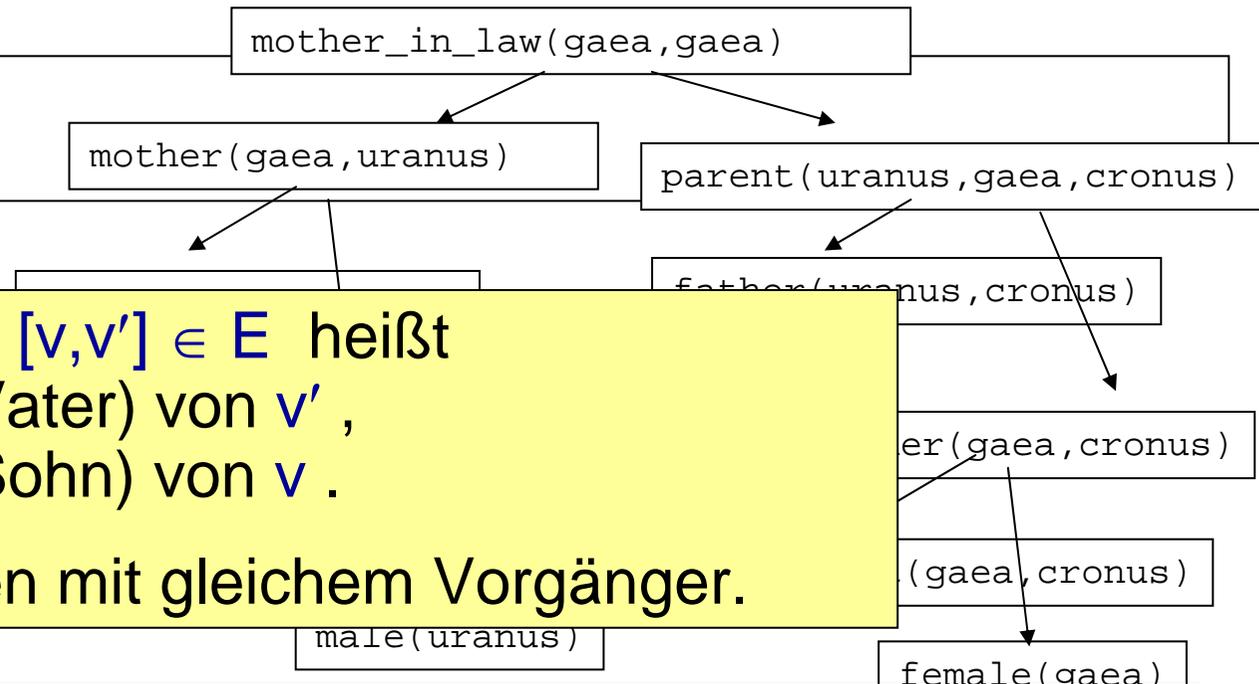
Knoten ohne Nachfolger: *Blätter*.

Knoten mit Nachfolger: *innere Knoten*.

Der Knoten ohne Vorgänger: *Wurzel*.

*Tiefe*: Entfernung von der Wurzel

# Bäume



Für Knoten  $v, v'$  mit  $[v, v'] \in E$  heißt  
 $v$  der Vorgänger (Vater) von  $v'$ ,  
 $v'$  ein Nachfolger (Sohn) von  $v$ .

Geschwister: Knoten mit gleichem Vorgänger.

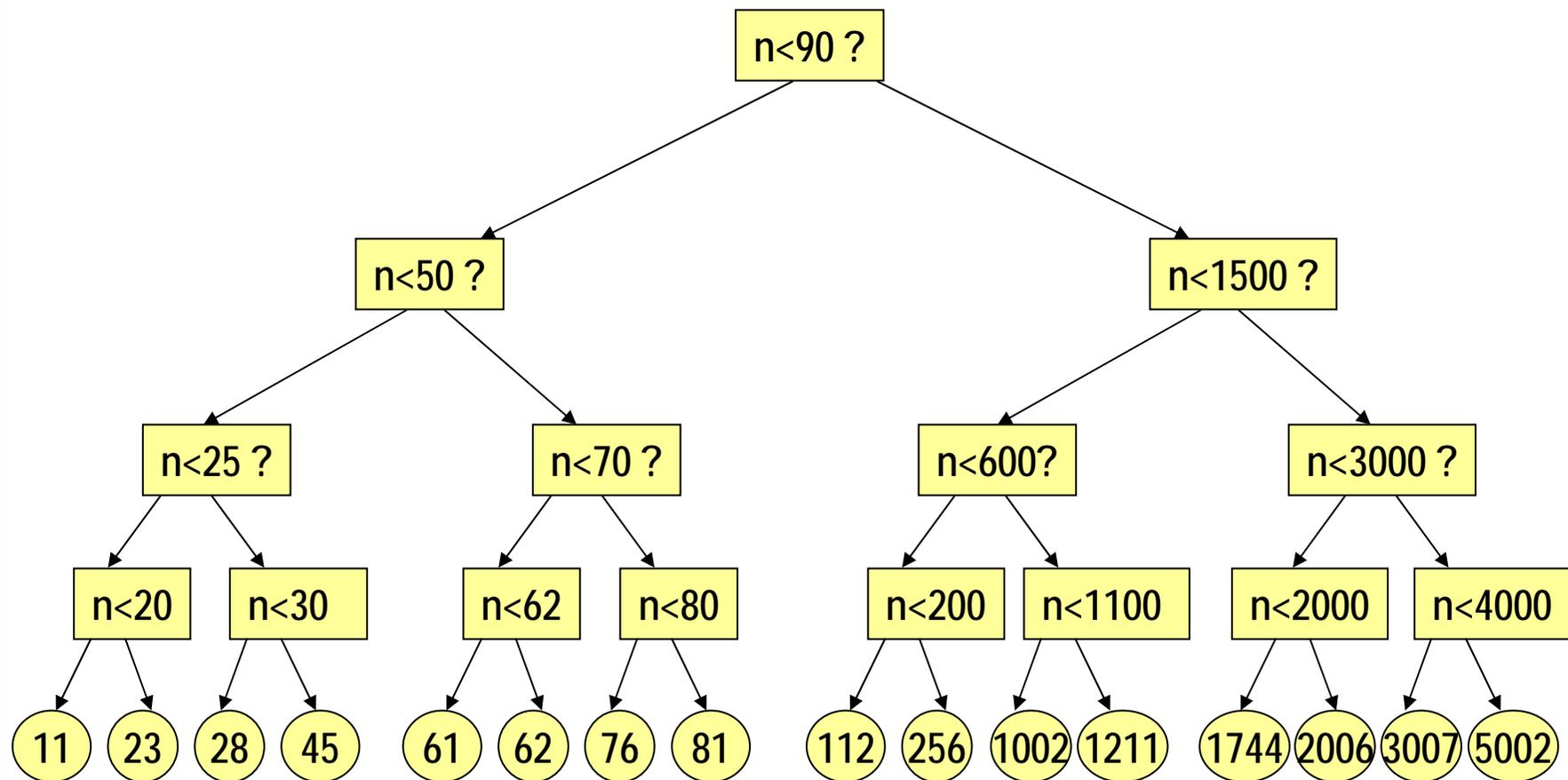
## Geordnete Bäume:

Geschwister geordnet (Darstellung: von links nach rechts)

## binäre Bäume:

- innere Knoten haben genau 2 Nachfolger
- weiterhin bei Ordnung der Beschriftungen:  
geordnet bzgl. linker/rechter Nachfolger,  
Unterbäume konsistent mit Ordnung)

# Binärer Suchbaum



# Bäume

Bei Tiefe  $d$  und Verzweigungszahl  $b$  in den Knoten:

$b^d$  Knoten in jeder Schicht

Baum der Tiefe  $d$  hat dann insgesamt

$1 + b + b^2 + \dots + b^d$  Knoten

letzte Schicht hat mehr Knoten  
als der ganze vorherige Baum (falls  $b > 1$  )

# Rekursion für Bäume

Wenn  $T = [V, E, r]$  ein Baum ist,  
so gilt für jeden Nachfolger  $v$  von  $r$  :

Der in  $v$  beginnende Teilgraph ist ein Baum:

$$T|M(v) =_{\text{Def}} [ M(v), E \cap M(v) \times M(v), v ]$$

Einschränkung

Rekursive Beweise/Definition in Bäumen

Strukturelle Induktion (vgl. freie Halbgruppen)

Wenn gilt (als Beweis oder Definition):

(A)  $H$  gilt für Wurzelknoten  $r$  .

(R) Wenn  $H$  für Knoten  $v$  gilt, so gilt  $H$  für alle Nachfolger  $v'$  von  $v$  .

Dann gilt:  $H$  gilt für alle Knoten.

# Implementation von Bäumen

Liste von Paaren [*Knoten, Vorgänger*]

`pre(Sohn,Vater)`

Liste von Paaren [*Knoten, Liste der Nachfolger*]

`succ(Vater,[Sohn-1,...,Sohn-n])`

Rekursiv für binäre Bäume (andere analog) durch

Struktur: Knoten,rechter Teilbaum,linker Teilbaum

(bzw. mit Knotenbeschriftung)

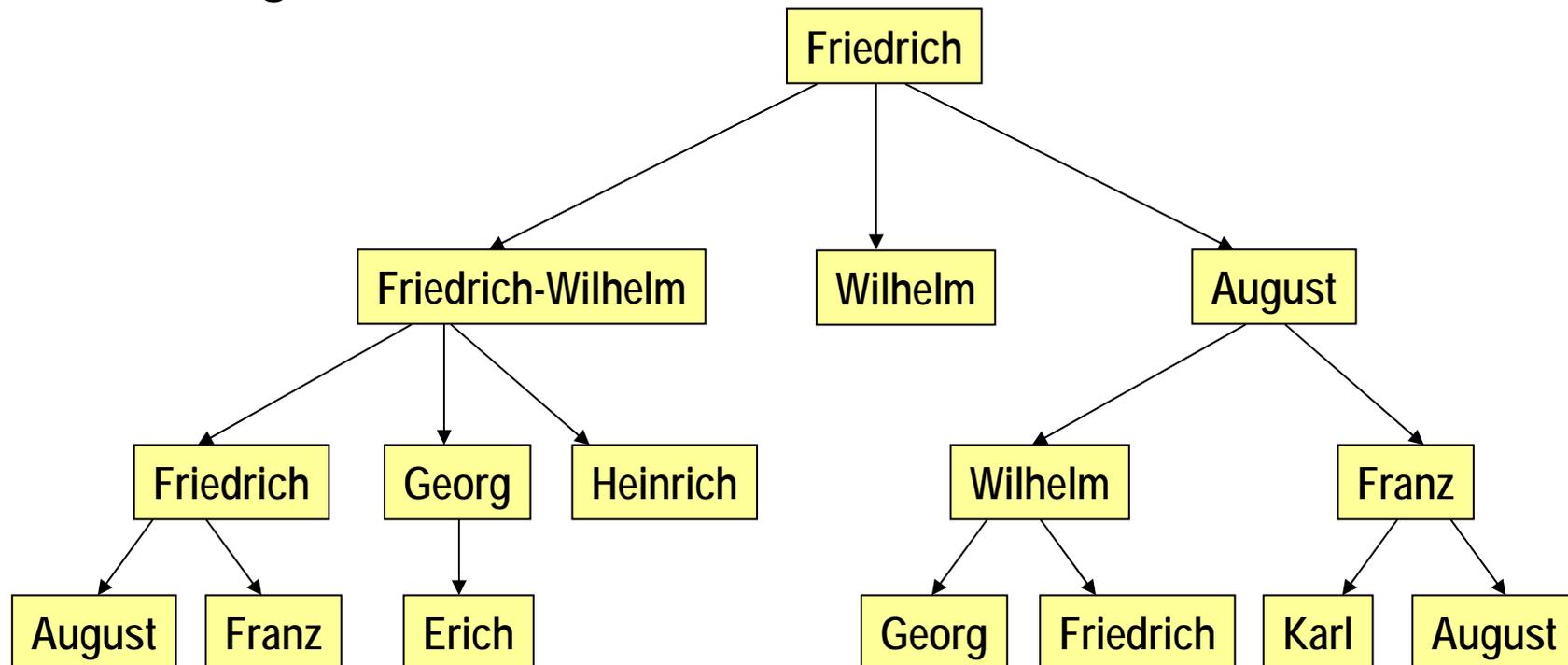
- `tree(Knotenbeschriftung,LinkerBaum,RechterBaum)`
- leerer Baum: `nil`

# Identifikation von Knoten

Unterscheiden

Identifikator eines Knotens

Beschriftung eines Knotens



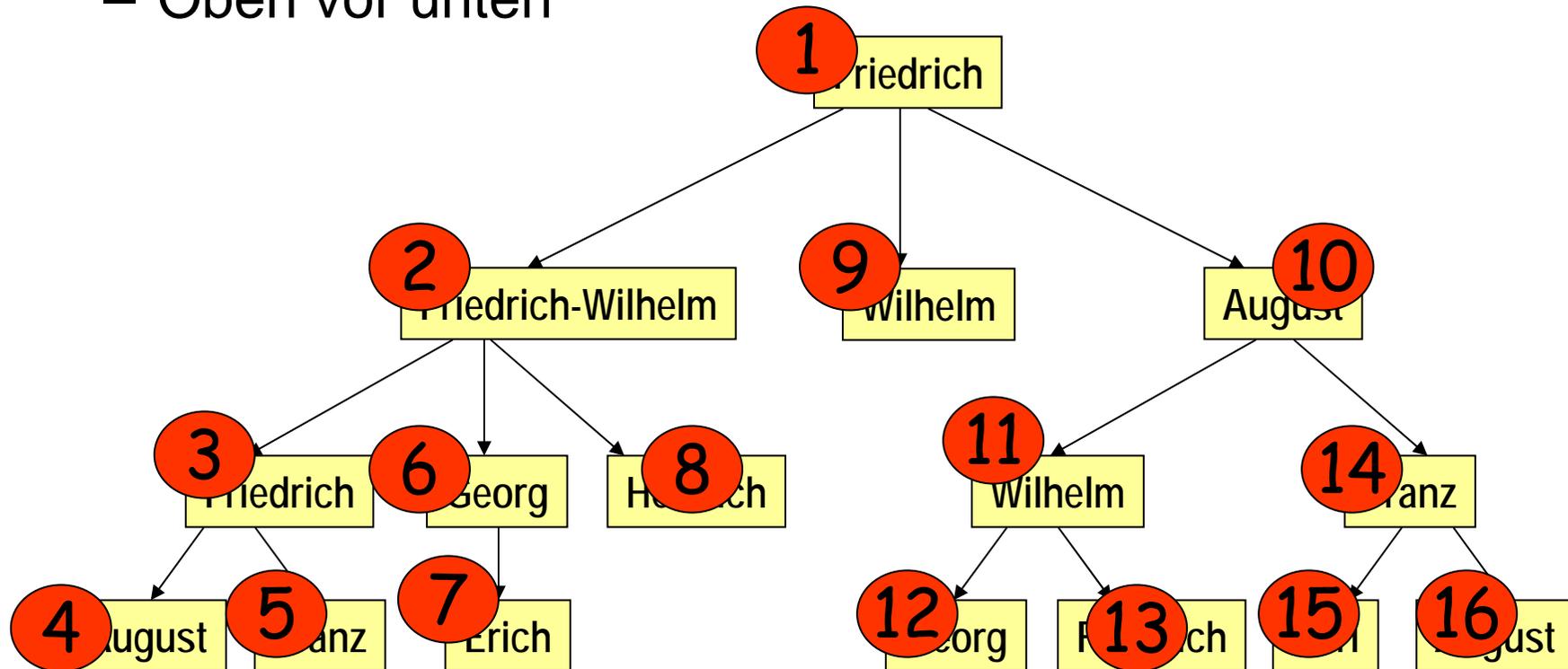
# Identifikation von Knoten

Abzählen:

Links vor rechts

– Oben vor unten

„Tiefe zuerst“



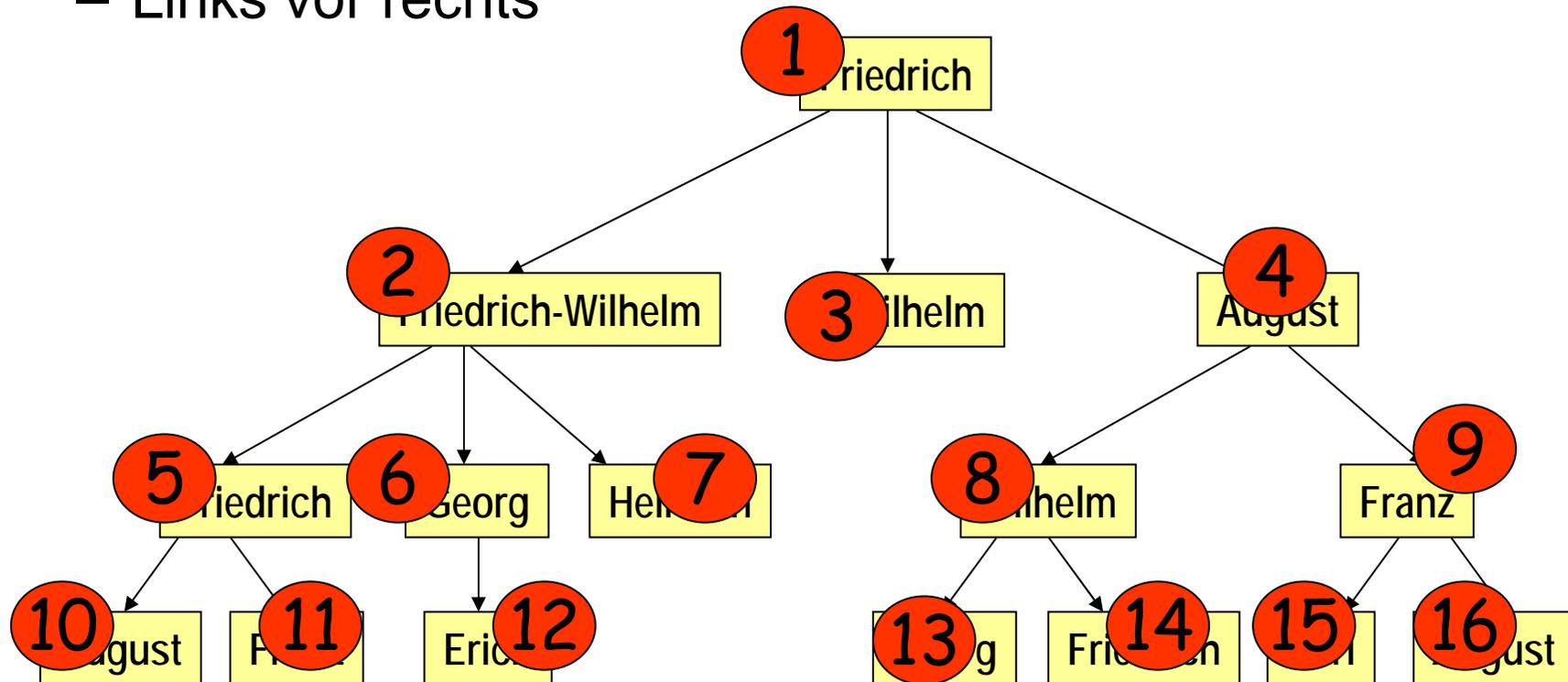
# Identifikation von Knoten

Abzählen:

Oben vor unten

– Links vor rechts

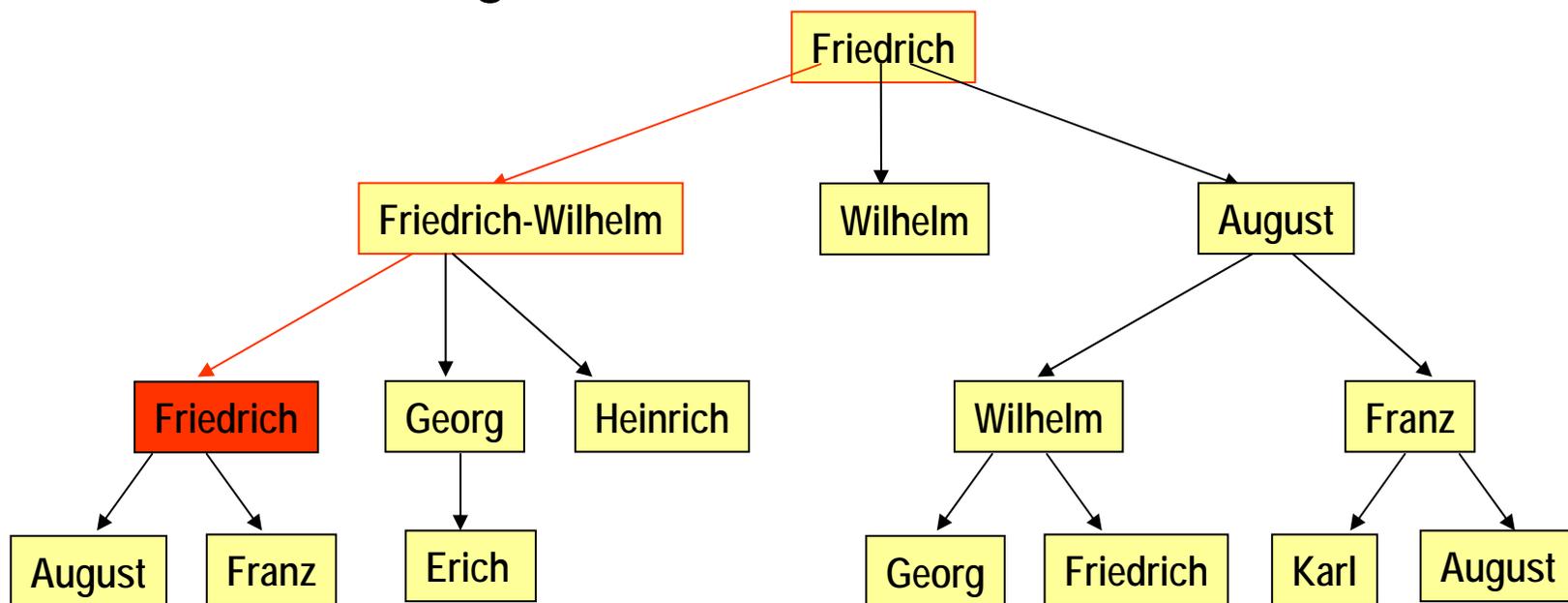
„Breite zuerst“



# Identifikation von Knoten

Abzählung allein bestimmt nicht Position eines Knotens im Baum

Eindeutige Identifikation eines Knotens innerhalb eines Baumes: Weg von Wurzel zum Knoten als Identifikator



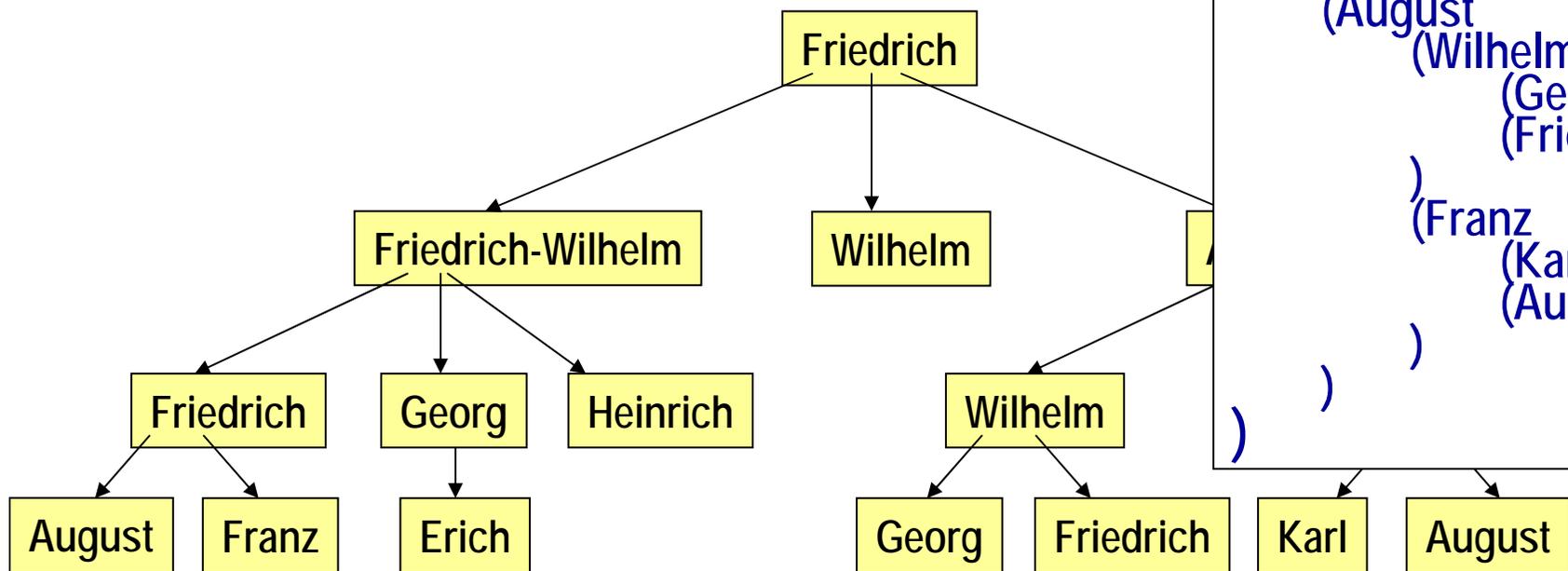
*„Friedrich Sohn von Friedrich-Wilhelm dem Sohn von Friedrich“*

# Sequentialisierung

Rekursive Struktur:

(sohn)

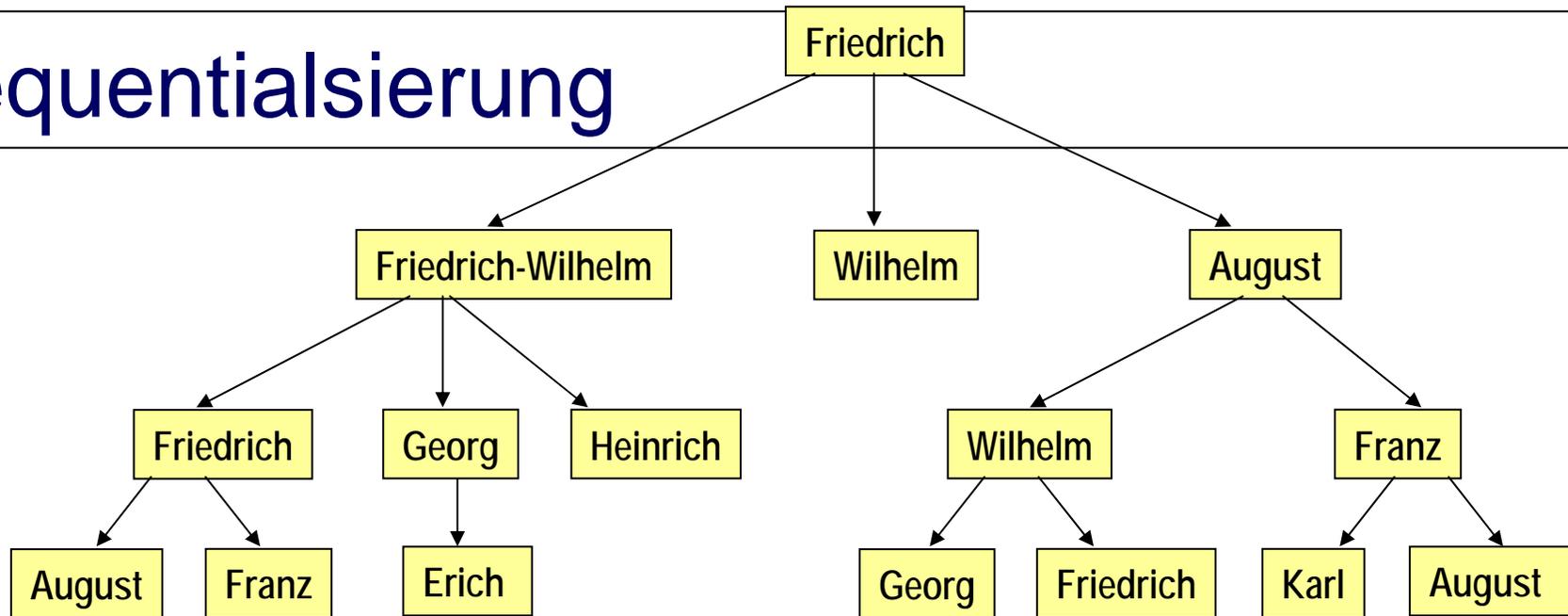
(vater(sohn)(sohn)...(sohn))



```
(Friedrich
 (FriedrichWilhelm
  (Friedrich
   (August)
   (Franz)
  )
 (Georg
  (Erich)
 )
 (Heinrich)
 )
 (Wilhelm)
 (August
  (Wilhelm
   (Georg)
   (Friedrich)
  )
 (Franz
  (Karl)
  (August)
 )
 )
 )
 )
```

(Friedrich(FriedrichWilhelm(Friedrich(August)(Franz))(Georg(Erich))(Heinrich))(Wilhelm)(August(Wilhelm(Georg)(Friedrich))(Franz(Karl)(August))))

# Sequentialisierung



(Friedrich(FriedrichWilhelm(Friedrich(August)(Franz))(Georg(Erich))(Heinrich))(Wilhelm)(August(Wilhelm(Georg)(Friedrich))(Franz(Karl)(August))))

Baumstruktur allein durch öffnende (Baumbeginn) und schließende (Baumende) Klammern definiert:

((((()())(())())((()())(())())))

# XML= Extensible Markup Language

Beschreibung hierarchischer (baumförmiger) Strukturen

- tags = Klammern
  - <name> für Beginn
  - </name> für Ende
- Weitere Konventionen (Inhalte, Attribute)
- Verarbeitungswerkzeuge

- Ursprung: electronic publishing
- Keine Formatanweisung (html)

<http://www.w3schools.com/xml/default.asp>

# XML= Extensible Markup Language

```
<book>
  <title>My First XML</title>
  <prod id="33-657" media="paper"></prod>
  <chapter>Introduction to XML
    <para>What is HTML</para>
    <para>What is XML</para>
  </chapter>
  <chapter>XML Syntax
    <para>Elements must have a closing tag</para>
    <para>Elements must be properly nested</para>
  </chapter>
</book>
```

- Element: `<name> ... Inhalt ... </name>`
- Inhalt: andere Elemente, Text, auch gemischt oder leer

# XML= Extensible Markup Language

Daten können als Attribute oder Elemente angegeben werden:

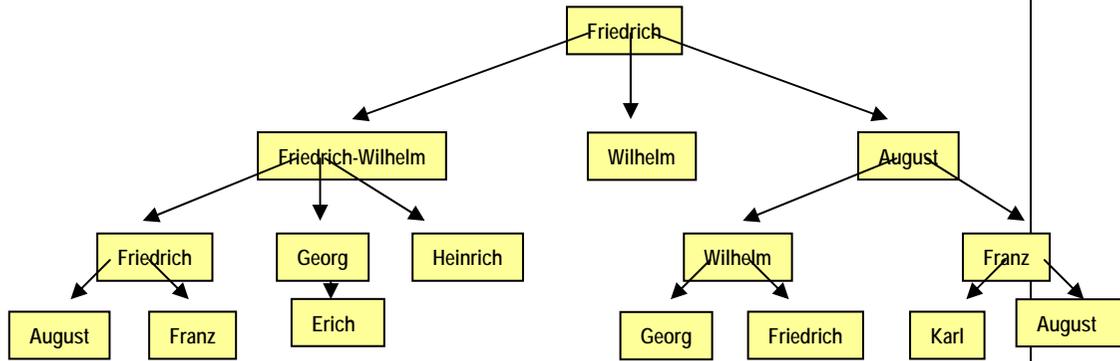
```
<person sex="female">  
  <firstname>Anna</firstname>  
  <lastname>Smith</lastname>  
</person>
```

• **Attribut**

```
<person>  
  <sex>female</sex>  
  <firstname>Anna</firstname>  
  <lastname>Smith</lastname>  
</person>
```

• **Element**

# XML= Extensible Mark



(Friedrich(FriedrichWilhelm(Friedrich(August)(  
helm)(August(Wilhelm(Georg)(Friedrich))(Franz

<vater>Friedrich<vater>FriedrichWilhelm<vater>  
vater>Franz</vater></vater><vater>Georg<vater>  
nrich</vater></vater><vater>Wilhelm</vater><v  
>Georg</vater><vater>Friedrich</vater></vater>  
vater>August</vater></vater></vater></vater>

```

<vater>Friedrich
  <vater>FriedrichWilhelm
    <vater>Friedrich
      <vater>August</vater>
      <vater>Franz</vater>
    </vater>
  <vater>Georg
    <vater>Erich</vater>
  </vater>
  <vater>Heinrich</vater>
</vater>
<vater>Wilhelm</vater>
<vater>August
  <vater>Wilhelm
    <vater>Georg</vater>
    <vater>Friedrich</vater>
  >
</vater>
<vater>Franz
  <vater>Karl</vater>
  <vater>August</vater>
</vater>
</vater>
</vater>
  
```

# Suche (Retrieval) in einem Baum

Doppelt rekursiv  
für binären Baum

```
membertree(X,tree(X,_,_)).  
membertree(X,tree(_,T1,_)):- membertree(X,T1) .  
membertree(X,tree(_,_,T2)) :- membertree(X,T2) .
```

Geordneter binärer  
Baum

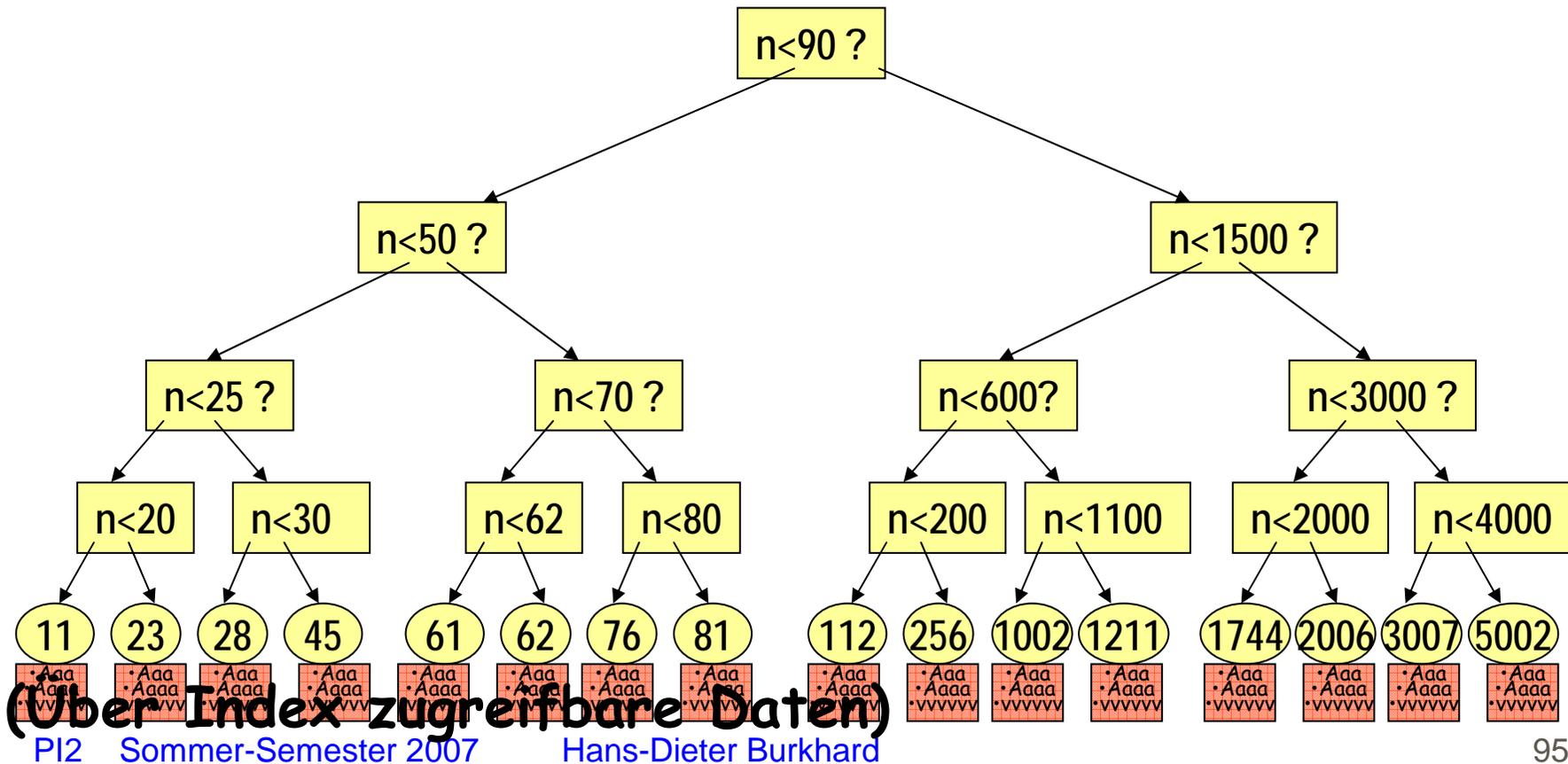
```
node retrieve(int x, node v)  
{ if (v == NIL) return NIL ;  
  else if (x == v.value) return v ;  
    else if (x < v.value) return retrieve(x, v.left);  
      else return retrieve(x, v.right);  
}
```

# Suchbaum für Retrieval

Alternative zu Hash-Funktionen.

„Schlüssel“ als Suchbegriff (Knoten-Beschriftung).

Inhalt über Knoten zugreifbar („Anhang“, Verweis).



# Zeit-Komplexität des Retrievals

Abschätzung:  $O(\log(n))$

Tatsächlicher Aufwand abhängig von

- Durchschnittliche Tiefe der Zweige
- Häufigkeit der Suche nach Schlüsseln

Optimierung:

Baum balancieren bzgl. Tiefe (AVL-Bäume)

AVL= Adelson-Velskij, Landis, 1962

# Wege in einem Graphen

Sei  $G=[V,E]$  ein Graph,  $v_0 \in V$ .

$L(v_0) =_{\text{Def}}$  Menge der in  $v_0$  beginnenden Wege  $p = v_0 v_1 v_2 \dots v_n$

Für endliche gerichtete Graphen  $G$  gilt:

$L(v_0)$  ist eine reguläre Sprache über dem Alphabet  $V$ .

$L(v_0)$  ist endlich gdw.  $G|M(v_0)$  azyklisch ist.

$G|M(v_0) =$  von  $v_0$  aus erreichbarer Teilgraph

$G|M(v_0) =_{\text{Def}} [ M(v_0), E \cap M(v_0) \times M(v_0) ]$

$M(v_0) =_{\text{Def}}$  Menge der von  $v_0$  erreichbaren Knoten

# Erreichbarkeitsbaum

Sei  $G=[V,E]$  ein Graph,  $v_0 \in V$ .

Erreichbare Zustände:  $M(v_0) = \{ v \mid v \text{ erreichbar von } v_0 \}$

$L(v_0)$  = Menge der in  $v_0$  beginnenden Wege  $p = v_0 v_1 v_2 \dots v_n$

„Abwickeln“ des Graphen in  $v_0$  ergibt Erreichbarkeitsbaum:

Aufspalten von Maschen/Zyklen

$T(v_0) = [ K, B, k_{v_0}, V, \alpha, E, \beta ]$  mit

$K = \{ k_p \mid p \in L(v_0) \}$

$\alpha(k_p)$  = der mit  $p$  erreichte Knoten

$B = \{ [ k_p, k_{pv} ] \mid p \in L(v_0) \wedge v \in V \wedge pv \in L(v_0) \}$

$\beta([ k_p, k_{pv} ]) =$  letzte Kante auf Weg  $pv$

$\alpha(k_{v_0}) = v_0$

$\alpha(k_p) = v$  für  $p = v_0 \dots v_n, v_n = v$

$\beta([ k_p, k_{pv} ]) = [v_n, v]$  für  $p = v_0 \dots v_n$

# Erreichbarkeitsbaum

Für jeden Weg in  $G=[V,E]$  eigener Zweig in  $T(v_0)$

Für Knoten  $k$  in  $T(v_0)$  :

- Name  $k_p$  :
  - gemäß Weg  $p$  in  $G$
  - Kantenbeschriftungen auf Weg zu  $k_p$  in  $T(v_0)$
- Beschriftung  $\alpha(k_p)$  : bei Weg  $p$  in  $G$  erreichter Knoten

$T(v_0)$  endlich gdw.  $L(v_0)$  endlich

( für gerichtete Graphen: gdw.  $G|M(v_0)$  azyklisch ist)

# Binäre Relationen als Graph darstellen

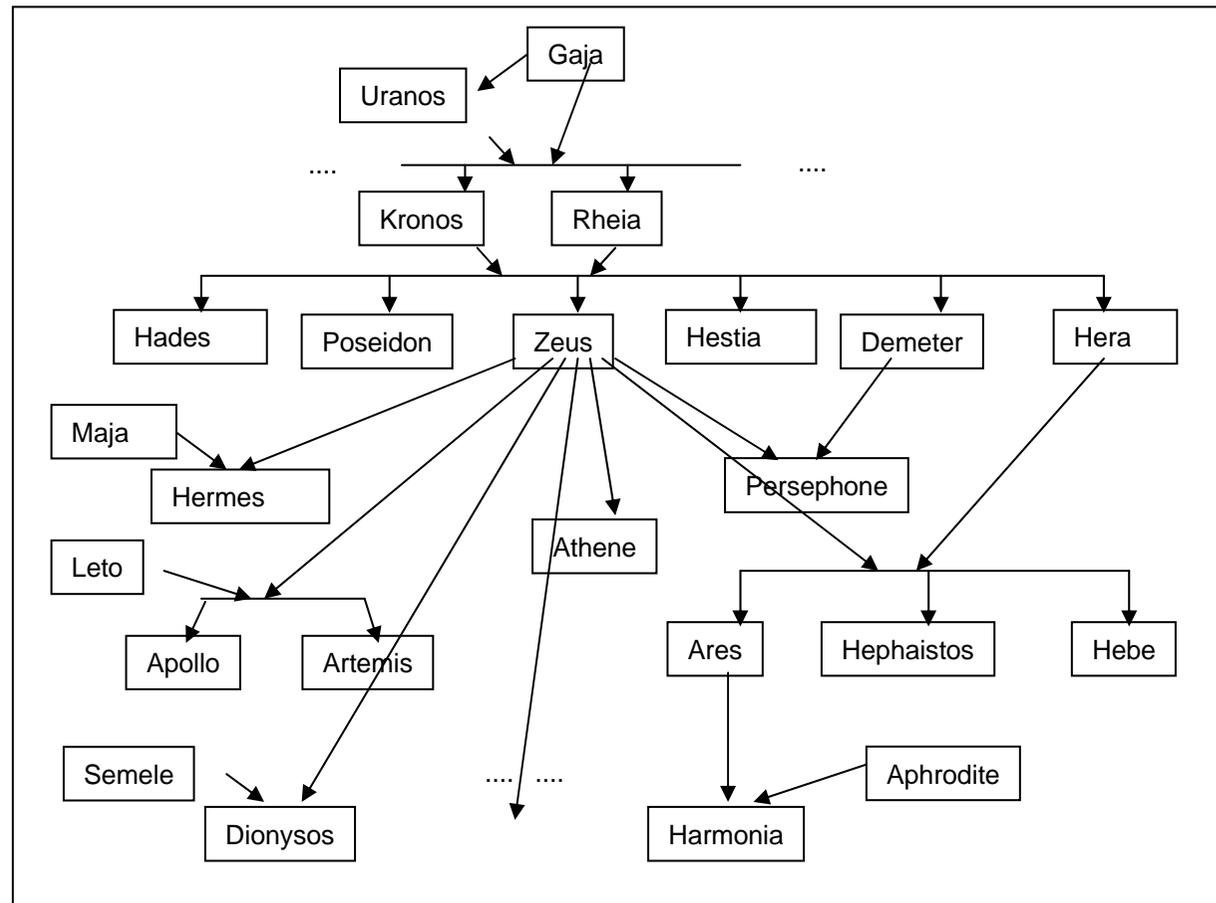
Binäre Relation  $R$  über Menge  $M$ :  $R \subseteq M \times M$

- über natürlichen Zahlen:  
 $< , \leq , > , \geq , = , \dots , \equiv \text{mod}(n) , \dots$
- über Mengen:  
 $\subset , \subseteq , \dots , \text{gleichmächtig (d.h. } \text{card}(M) = \text{card}(N) \text{) , } \dots$
- über Wörtern einer Sprache:  
 $\text{suffix, präfix, } \dots , \text{gleiche Länge, } \dots$

# Binäre Relationen als Graph darstellen

Binäre Relation  $R$  über Menge  $M$ :  $R \subseteq M \times M$

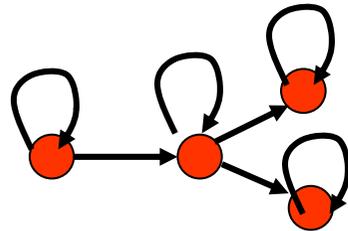
Graph  $G=[M,R]$



# Eigenschaften binärer Relationen

Reflexivität (**R**)  $\forall a: aRa$

Schlingen  $[v,v] \in E$  für alle  $v \in V$

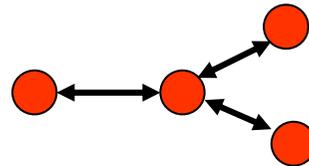


Irreflexivität (**Ir**)  $\forall a: \neg aRa$

# Eigenschaften binärer Relationen

Symmetrie (**S**)  $\forall a,b: aRb \rightarrow bRa$

Kanten jeweils in beiden Richtungen bzw. ungerichtet

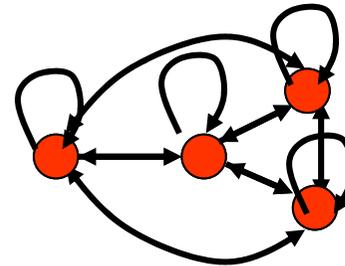
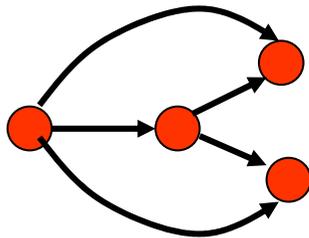


Asymmetrie (**aS**)  $\forall a,b: aRb \rightarrow \neg bRa$

Antisymmetrie ("identitiv") (**anS**)  $\forall a,b: aRb \wedge bRa \rightarrow a=b$

# Eigenschaften binärer Relationen

Transitivität **(T)**  $\forall a,b,c : aRb \wedge bRc \rightarrow aRc$



Direkte Verbindungen zwischen jeweils allen Knoten auf gerichteten Wegen  
(werden bei Darstellung gelegentlich weggelassen)

# Eigenschaften binärer Relationen

Konnexität (**K**)  $\forall a,b: aRb \vee bRa$

Kanten (in wenigstens einer Richtung)  
zwischen allen Knoten  
(speziell: Schlingen an allen Knoten)

Linearität (**L**)  $\forall a,b: aRb \vee bRa \vee a=b$

Kanten (in wenigstens einer Richtung)  
zwischen allen unterschiedlichen Knoten

# Anordnungen

- irreflexive Halbordnung: **(Ir)**, **(T)**, (aS)
- irreflexive Ordnung: **(Ir)**, **(T)**, **(L)**, (aS)
- reflexive Quasiordnung: **(R)**, **(T)**
- reflexive Halbordnung: **(R)**, **(T)**, **(anS)**
- reflexive Ordnung: **(R)**, **(T)**, **(anS)**, **(K)**

z.B.  $\subset$

z.B.  $<$

z.B.  $\subseteq$

z.B.  $\leq$

# Anordnungen

Bezeichnungen nicht einheitlich

(Definition beachten):

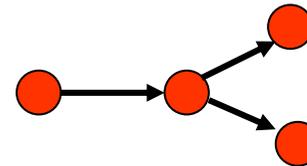
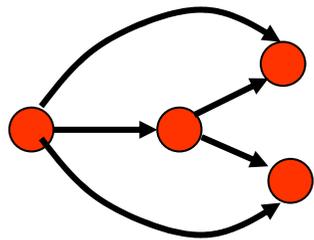
- konnex vs. linear
- Halbordnung vs. Ordnung
- Halbordnung = "partielle Ordnung"
- Ordnung = "lineare" Ordnung, "totale" Ordnung, ...

# Anordnungen

## Hasse-Diagramm

Einschränkung des Graphen einer Anordnungsrelation:  
Kanten nur von  $m$  nach  $n$  falls

$$mRn \wedge m \neq n \wedge \neg \exists x (x \in M \wedge x \neq m \wedge x \neq n \wedge mRx \wedge xRn)$$



# Anordnungen

Kette: geordnete Teilmenge von  $M$

Halbordnungen: Knoten liegen auf Linien („Ketten“)

„Partielle  
Ordnung“

Transitivität:  
Alle Knoten auf einer  
Kette direkt verbunden

Ordnungen: alle Knoten liegen auf einer Linie („Kette“)

„Totale Ordnung“

Maximale (bzw. minimale) Elemente in  $N \subseteq M$   
für Halbordnung  $R$  über  $M$  :

$$m \in N \wedge \forall x \in N: mRx \rightarrow m=x$$

Anfangs-/Endpunkte der Ketten im Teil-Graphen für  $N$

# Äquivalenzrelationen

- Äquivalenzrelation **(R)**, **(S)**, **(T)**

Graph zerfällt in stark zusammenhängende Teilgraphen, in denen jeder Knoten mit jedem verbunden ist.

Eine Äquivalenzrelation  $R$  über einer Menge  $M$  definiert eine **Zerlegung** von  $M$  in disjunkte **Klassen**.

Für  $a \in M$ :  $K(a) =_{\text{Def}} \{ b \mid aRb \}$ , dabei gilt:

- $K(a) = K(b) \leftrightarrow aRb$
- $K(a) \cap K(b) = \emptyset \leftrightarrow \neg aRb$
- $M = \cup \{ K(a) \mid a \in M \}$

Klassen durch beliebige Repräsentanten eindeutig bestimmt.

# Ähnlichkeitsrelation (Verträglichkeitsrelation)

- Ähnlichkeitsrelation **(R)**, **(S)**

Graph überdeckt von stark zusammenhängenden Teilgraphen, in denen jeder Knoten mit jedem verbunden ist.

Eine Ähnlichkeitsrelation  $R$  über einer Menge  $M$  definiert eine **Überdeckung**  $\mathcal{N}$  von  $M$  durch Mengen  $A \subseteq M$  von untereinander ähnlichen Elementen:

$$\mathcal{N} =_{\text{Def}} \{ A \mid A \subseteq M \wedge A \text{ maximal} \wedge \forall a, b \in A \rightarrow aRb \}$$

Im Gegensatz zu Äquivalenzrelationen:

Die Mengen  $B(a) =_{\text{Def}} \{ b \mid aRb \} \subseteq M$  sind nicht durch Repräsentanten bestimmt. Es kann insbesondere gelten:

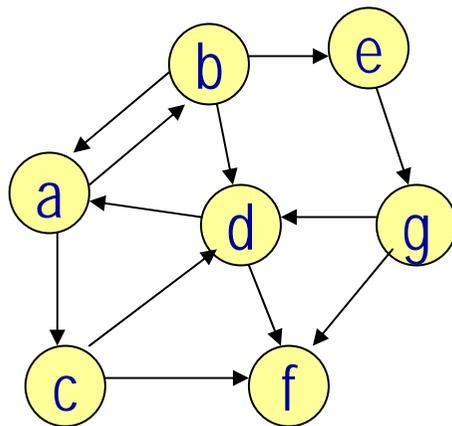
$$aRb \text{ und gleichzeitig } B(a) \neq B(b)$$

$$\neg aRb \text{ und gleichzeitig } B(a) \cap B(b) \neq \emptyset$$

# Implementation von Graphen

Datenstruktur (Inzidenzmatrix, Adjazenzmatrix)  
als (meist dünn besetzte) Matrix:

- Felder
- Listen



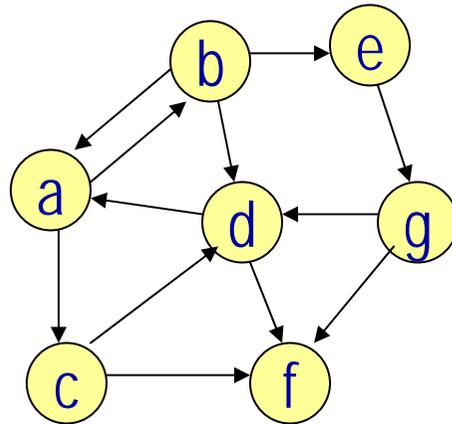
	a	b	c	d	e	f	g
a		1	1				
b	1			1	1		
c				1		1	
d	1					1	
e							1
f							
g				1		1	

Und weitere.  
ggf. zusätzlich  
Beschriftungen

# Implementation von Graphen

- Datenbank von benachbarten Knoten

kante(knotenname1,knotenname2)



kante(a,b).  
kante(a,c).  
kante(b,a).  
kante(b,d).  
kante(b,e).  
kante(c,d).  
kante(c,f).  
kante(d,a).  
kante(d,f).  
kante(e,g).  
kante(g,d).  
kante(g,f).

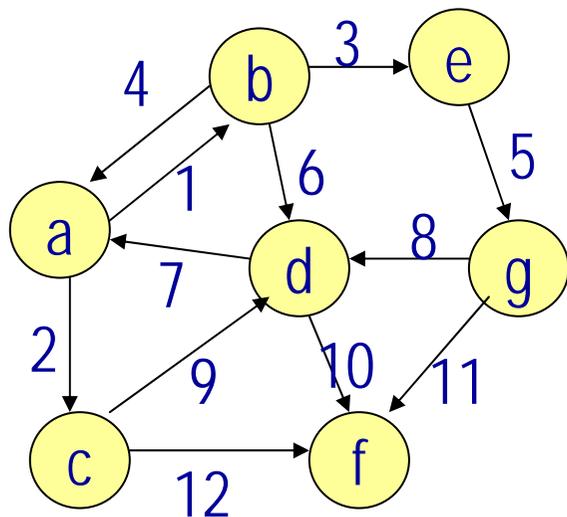
oder kante(kantenname, knotenname1,knotenname2)

# Implementation von Graphen

- Datenbank von Knoten-/Kantenbeziehungen

eingangskante(knotenname,kantenname)

ausgangskante(knotenname,kantenname)

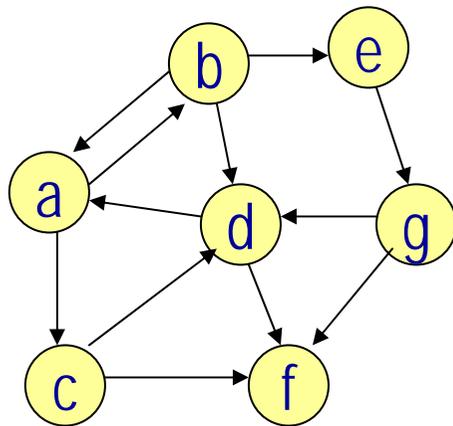


eingangskante(b,1).  
eingangskante(c,2).  
eingangskante(a,4).  
eingangskante(d,6).  
eingangskante(e,3).  
eingangskante(d,9).  
eingangskante(f,12).  
eingangskante(a,7).  
eingangskante(f,10).  
eingangskante(g,5).  
eingangskante(d,8).  
eingangskante(f,11).

ausgangskante(a,1).  
ausgangskante(a,2).  
ausgangskante(b,4).  
ausgangskante(b,6).  
ausgangskante(b,3).  
ausgangskante(c,9).  
ausgangskante(c,12).  
ausgangskante(d,7).  
ausgangskante(d,10).  
ausgangskante(e,5).  
ausgangskante(g,8).  
ausgangskante(g,11).

# Graph als Liste von Adjazenzlisten

[ a:[b,c], b:[a,d,e], c:[d,f], d:[a,f], e:[g], f:[], g:[d,f] ]

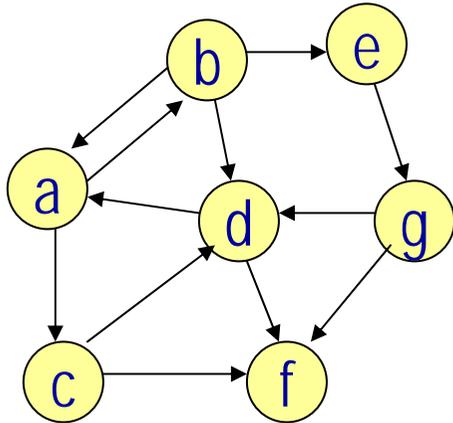


## • Berechnung von Kanten:

kante(X,Y,Graph)

:- member(X:Nachbarn,Graph),member(Y,Nachbarn).

# Datenbank der Adjazenzlisten



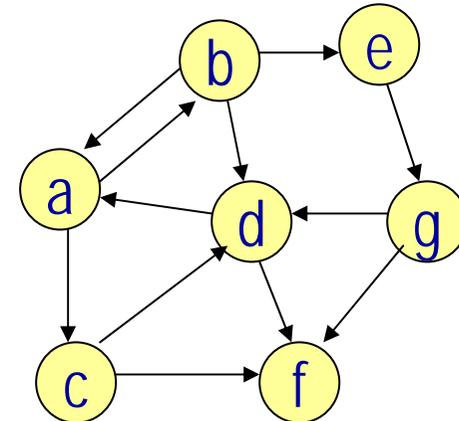
adjazenz(a,[b,c]).  
adjazenz(b,[a,d,e]).  
adjazenz(c,[d,f]).  
adjazenz(d,[a,f]).  
adjazenz(e,[g]).  
adjazenz(f,[]).  
adjazenz(g,[d,f]).

## • Berechnung von Kanten:

kante(X,Y) :- adjazenz(X,Nachbarn),member(Y,Nachbarn).

# Weg in einem Graphen

```
weg(Start,Start,_,[Start]).  
weg(Start,Ziel,Graph,[Start|Weg])  
:- kante(Start,Nachbar,Graph),  
   weg(Nachbar,Ziel,Graph,Weg).
```



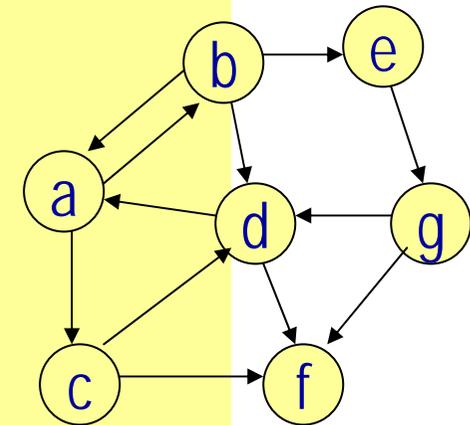
```
?- assert(graph([ a:[b,c], b:[a,d,e],c:[d,f],d:[a,f],e:[g],f:[],g:[d,f] ])).  
?- graph(G),weg(a,b,G,W).  
G = [a:[b, c], b:[a, d, e], c:[d, f], d:[a, f], e:[g], f:[], g:[d|...]]  
W = [a, b] ;  
...  
W = [a, b, a, b] ;  
...  
W = [a, b, a, b, a, b] ;  
...  
W = [a, b, a, b, a, b, a, b]
```

# Weg in einem Graphen

```
wegOhneZyklen(Start,Ziel,Graph,Weg)
:-wegSuchen(Start,Ziel,Graph,Weg,[Start]).
```

```
wegSuchen(Start,Start,_,[Start],_).
```

```
wegSuchen(Start,Ziel,Graph,[Start|Weg],Bisherige)
:- kante(Start,Nachbar,Graph),
   not(member(Nachbar,Bisherige)),
   wegSuchen(Nachbar,Ziel,Graph,Weg,[Nachbar|Bisherige]).
```



```
?- graph(G),wegOhneZyklen(a,f,G,W).
```

```
G = [a:[b, c], b:[a, d, e], c:[d, f], d:[a, f], e:[g], f:[], g:[d|...]]
```

```
W = [a, b, d, f] ;
```

```
W̄ = [a, b, e, g, d, f] ;
```

```
W̄ = [a, b, e, g, f] ;
```

```
W̄ = [a, c, d, f] ;
```

```
W̄ = [a, c, f] ;
```

# Suche in Graphen

Beispiele:

- Routenplanung
- Fahrplanauskunft
- Suche nach einem Beweis
- Suche nach Gewinnstrategie
- Planung

Modell für Problemlösen:

- Gegeben:

- Graph  $G = [V, E]$

- „Anfangszustand“  $z_0 \in V$

- Menge von „Zielzuständen“  $Z_f \subseteq V$

- Probleme:

- Existiert ein Weg von  $z_0$  zu einem  $z_f \in Z_f$

- Konstruiere einen Weg von  $z_0$  zu einem  $z_f \in Z$

- Konstruiere optimalen Weg von  $z_0$  zu einem  $z_f \in Z_f$

(bzgl. eines gegebenen Optimalitätskriteriums)

# Planung: Modellierung als Graph

Mögliche Aktionen:  $A = \{a_1, \dots, a_n\}$

Zustände (Knoten im Graphen):

$V$  = durch Aktionen entstehende Situationen

Ausgangssituation: Anfangszustand  $z_0$

Situationen, in denen Planungsziel erreicht ist: Zielzustände  $Z_f$

Zustandsübergänge (Kanten im Graphen):

$E$  = Übergänge zwischen Situationen durch Aktionen

$= \{ [v, v', a] \mid v, v' \in V \wedge a \in A \wedge v \text{ wird durch } a \text{ in } v' \text{ überführt} \}$

$G$  ist ein Kanten-beschrifteter Graph mit Mehrfachkanten

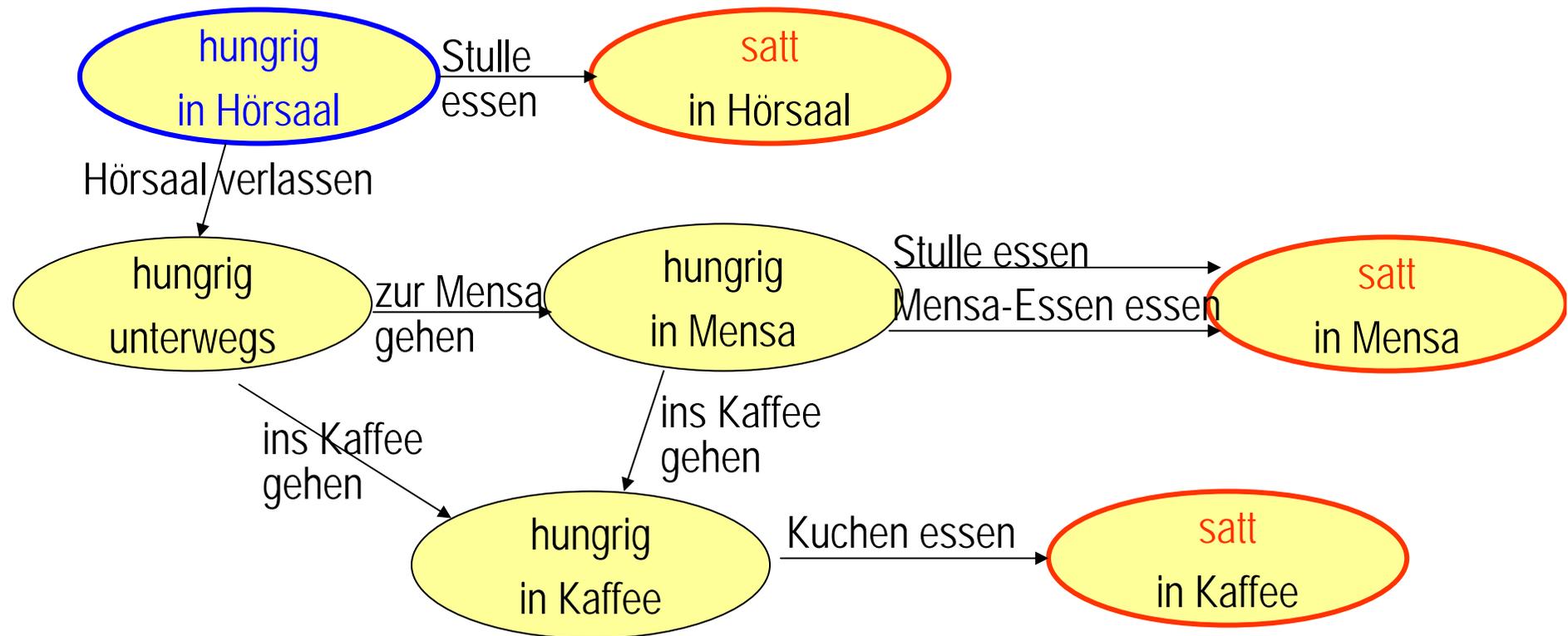
$G = [V, E, f, A, \beta]$

mit  $f([v, v', a]) = [v, v']$ ,  $\beta([v, v', a]) = a$

# Planung: Modellierung als Graph

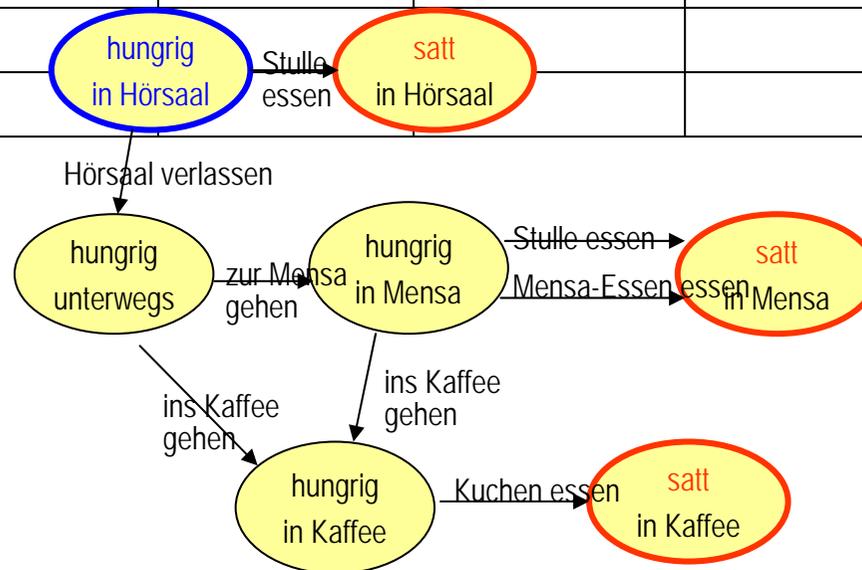
Ausgangszustand: *hungrig, im Hörsaal*

Bedingung an Zielzustände: *satt*



# Übergangsmatrix

	Stulle essen	Hörsaal verlassen	zur Mensa gehen	Mensa-Essen essen	ins Kaffee gehen	Kuchen essen
hungrig, in Hörsaal	s., i.H.	h., u.				
hungrig, unterwegs			h., i.M.		h., i.K	
satt, in Hörsaal						
hungrig, in Mensa	s., i.M.			s., i.M.	h., i.K.	
hungrig, in Kaffee						s., i.K.
satt, in Mensa						
satt, in Kaffee						



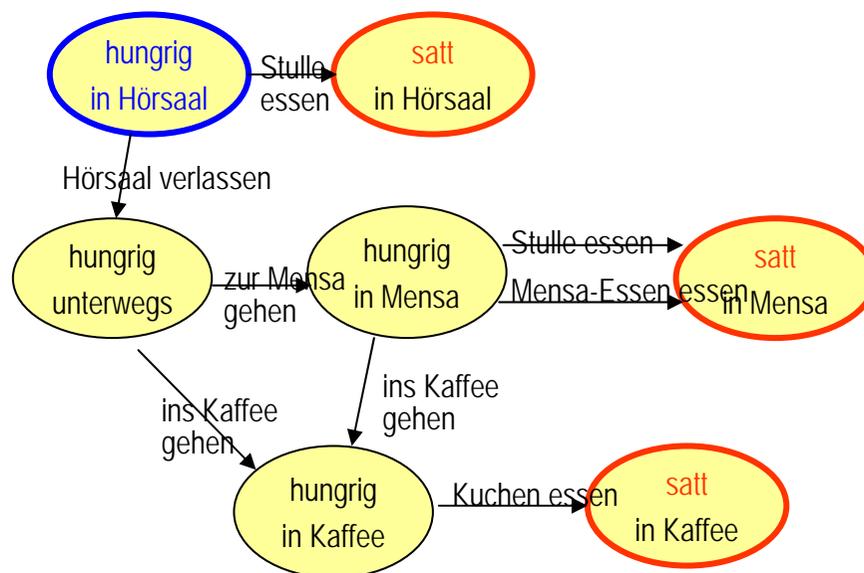
# Übergangsmatrix

	Stulle essen	Hörsaal verlassen	zur Mensa gehen	Mensa-Essen essen	ins Kaffee gehen	Kuchen essen
hungrig, in Hörsaal	s., i.H.	h., u.				
hungrig, unterwegs			h., i.M.		h., i.K.	
satt, in Hörsaal						
hungrig, in Mensa	s., i.M.			s., i.M.	h., i.K.	
hungrig, in Kaffee						s., i.K.
satt, in Mensa						
satt, in Kaffee						

Zeilen: Zustände z

Spalten: Aktionen a

Matrix-Element: von z durch a erreichter Zustand z'



- Transitionssystem
- Automat
- Akzeptor

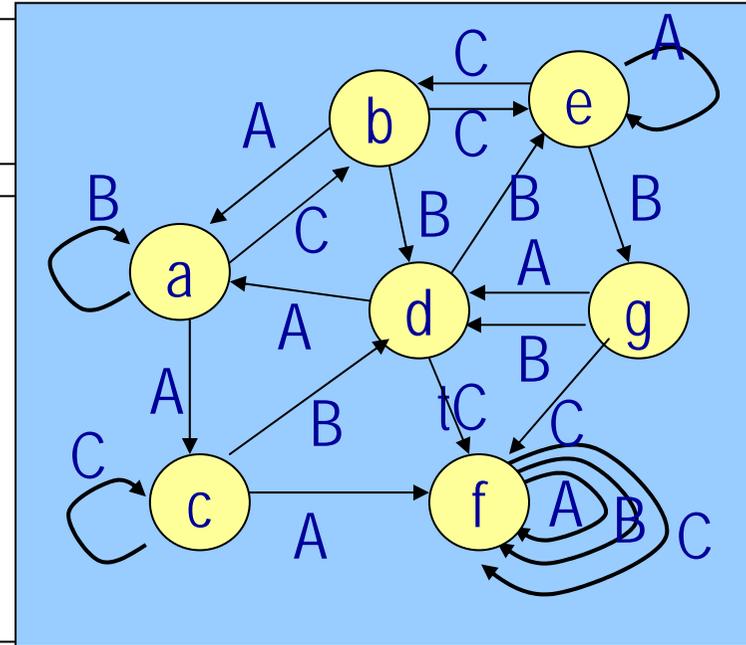
# Transitionssystem

$T = [Z, X, \delta]$  mit

$Z$  : Zustandsmenge

$X$  : Eingangssignale

$\delta: Z \times X \rightarrow Z$  Überföhrungsfunktion



Graph mit Knoten für Zustände  $z$  aus  $Z$   
und Kanten für Übergänge von  $z$  nach  $\delta(z, x)$

Erweiterung:  $\delta: Z \times X^* \rightarrow Z$

$\delta(z, \lambda) = z$

$\delta(z, x_1 \dots x_n x) = \delta(\delta(z, x_1 \dots x_n), x)$

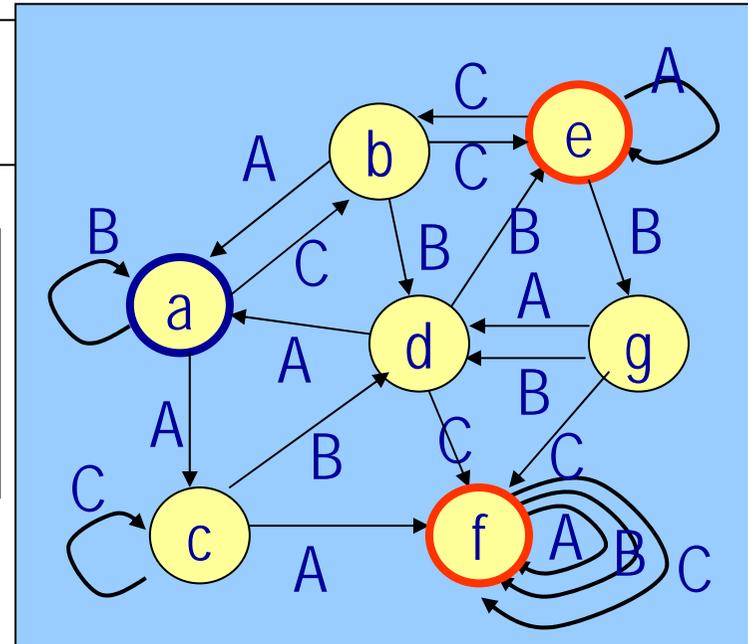
$\delta(z, x_1 \dots x_n)$  ist der von  $z$   
mit der Folge  $x_1 \dots x_n$   
erreichte Zustand

# Akzeptor

$T = [Z, X, \delta]$  mit

„Anfangszustand“  $z_0 \in Z$

Menge von „Zielzuständen“  $Z_f \subseteq Z$



Akzeptierte Sprache:

$$L(T, z_0, Z_f) = \{ x_1 \dots x_n \mid \delta(z_0, x_1 \dots x_n) \in Z_f \} \subseteq X^*$$

$L$  ist regulär,

genau dann, wenn  $T = [Z, X, \delta]$ ,  $z_0 \in Z$ ,  $Z_f \subseteq Z$  existieren

mit  $X, Z$  endlich und  $L = L(T, z_0, Z_f)$ .

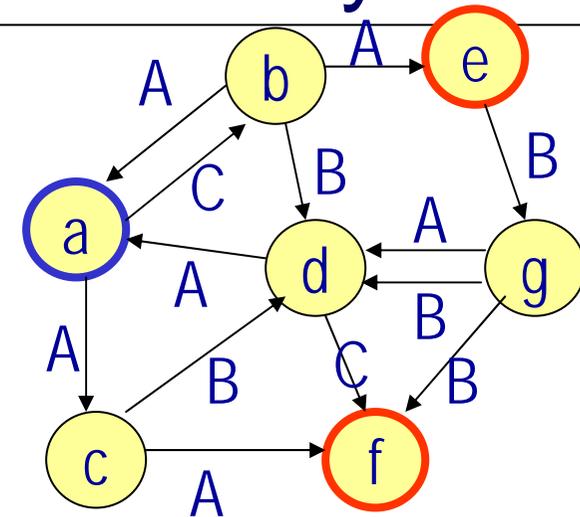
# Nicht-deterministisches Transitionssystem

$T = [Z, X, f]$  mit

$Z$  : Zustandsmenge

$X$  : Eingangssignale

$f : Z \times X \rightarrow 2^Z$  Überföhrungsfunktion



Erweiterung:  $f : 2^Z \times X^* \rightarrow 2^Z$

$f(M, \lambda) = M$

$f(M, x_1 \dots x_n \ x) = f(f(M, x_1 \dots x_n), x)$

$f(z, x_1 \dots x_n)$  sind die von  $z$  mit der Folge  $x_1 \dots x_n$  erreichten Zustände

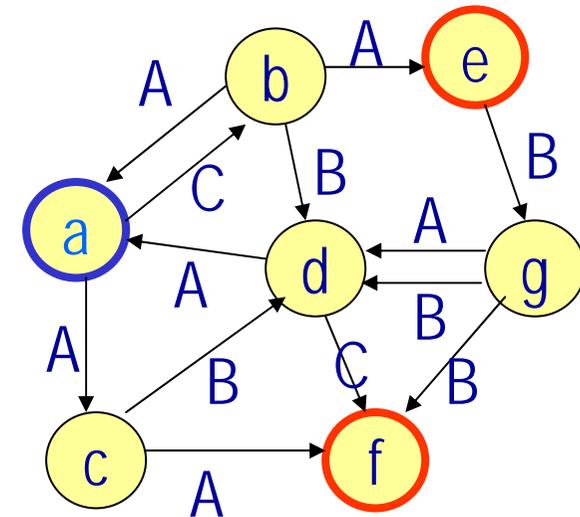
Akzeptierte Sprache:

regulär, falls  $X, Z$  endlich

$L(T, z_0, Z_f) = \{ x_1 \dots x_n \mid f(z_0, x_1 \dots x_n) \cap Z_f \neq \emptyset \}$

# Transitionssystem: Akzeptor

```
accept(P):-initial(Z),accept(Z,P).  
accept(Z,[X|P]) :- delta(Z,X,Z1),accept(Z1,P).  
accept(Z,[ ])    :- final(Z).
```



```
initial(a).  
final(e).  
final(f).
```

```
delta(a,xC,b).  
delta(a,xA,c).  
delta(b,xA,a).  
delta(b,xA,e).  
delta(b,xB,d).  
...  
delta(g,xB,f).
```

←← "Nicht-deterministisch"

## Komplexität (Anzahl der Zustände/Knoten)

8-er Puzzle:  $9!$  Zustände

davon  $9!/2 = 181.440$  erreichbar

15-er Puzzle:  $16!$  Zustände

davon  $16!/2$  erreichbar

ungarischer Würfel:  $12 \cdot 4,3 \cdot 10^{19}$  Zustände

$1/12$  davon erreichbar:  $4,3 \cdot 10^{19}$

Türme von Hanoi:  $3^n$  Zustände für  $n$  Scheiben

lösbar in  $(2^n) - 1$  Zügen

Dame: ca  $10^{40}$  Spiele durchschnittlicher Länge

Schach: ca  $10^{120}$  Spiele durchschnittlicher Länge

Go:  $3^{361}$  Stellungen

# Suchverfahren in Graphen

Graph:  $G = [Z, E]$  mit

- Anfangszustand  $z_0 \in Z$
- Zielzuständen  $Z_f \subseteq V$

Probleme:

- Speicher reicht nicht für vollständigen Zustandsraum
- Aufwand für Erkennen von Wiederholungen

Lösungsmethode:

„Expansion des Zustandsraumes“:

Schrittweise Konstruktion und Untersuchung von Zuständen

„konstruieren – testen – vergessen“

# Expansionsstrategien

## – Richtung

- Vorwärts, beginnend mit  $z_0$   
(forward chaining, data driven, bottom up)
- Rückwärts, beginnend mit  $Z_f$   
(backward chaining, goal driven, top down)
- Bidirektional

## – Ausdehnung

- Tiefe zuerst
- Breite zuerst

## – Zusatzinformation

- blinde Suche
- heuristische Suche

# Aufgaben von Suchalgorithmen

- Probleme:
  - Existiert ein Weg von  $z_0$  zu einem  $z_f \in Z_f$
  - Konstruiere einen Weg von  $z_0$  zu einem  $z_f \in Z$
  - Konstruiere optimalen Weg von  $z_0$  zu einem  $z_f \in Z_f$

# Güte von Suchalgorithmen

Bezogen auf Konstruktion von Wegen zum Ziel:

- **Korrektheit:**
  - Algorithmus liefert nur korrekte Wege.
- **Vollständigkeit:**
  - Algorithmus liefert (mindestens) alle korrekten Wege.
- **Optimalität:**
  - Algorithmus liefert optimale Wege.

Vollständigkeit kann auch schwächer gefasst werden (vgl. Existenzproblem): Algorithmus liefert einen korrekten Weg, falls eine Lösung existiert.

# Komplexität von Suchalgorithmen

- bzgl. Komplexität des Verfahrens:
  - Zahl der Zustände insgesamt
  - Zahl der erreichbaren Zustände
  - Zahl der untersuchten Zustände
  - Suchtiefe
- bzgl. Gefundener Lösung

Graph:  $G = [Z, E]$  mit

–Anfangszustand  $z_0 \in Z$

–Zielzuständen  $Z_f \subseteq V$

# Zyklen, Maschen im Suchraum

## Prolog:

$\text{erreichbar}(X, Y) :- \text{erreichbar}(X, Z), \text{nachbar}(Z, Y).$

$\text{erreichbar}(X, X).$

$\text{symmetrisch}(X, Y) :- \text{symmetrisch}(Y, X).$

## Test auf Wiederholungen:

Zeit-, Speicher- aufwändig

## Beschränkung der Suchtiefe

# Suche nach einem Weg

Expansion: Schrittweise Konstruktion des Zustandsraums

## Datenstrukturen :

- Liste **OPEN**:

Ein Zustand (Knoten) heißt "offen" , falls er bereits konstruiert, aber noch nicht expandiert wurde (Nachfolger nicht berechnet)

- Liste **CLOSED**:

Ein Zustand (Knoten) heißt "abgeschlossen" , falls er bereits vollständig expandiert wurde (Nachfolger alle bekannt)

### Zusätzliche Informationen:

z.B. Nachfolger/Vorgänger der Knoten  
(für Rekonstruktion gefundener Wege)

# Schema S (Suche nach irgendeinem Weg)

S0: (Start) Falls Anfangszustand  $z_0$  ein Zielzustand: EXIT(„yes:“  $z_0$ ).

$OPEN := [z_0]$  ,  $CLOSED := []$  .

S1: (negative Abbruchbedingung) Falls  $OPEN = []$  : EXIT(„no“).

S2: (expandieren)

Sei  $z$  der erste Zustand aus  $OPEN$ .

$OPEN := OPEN - \{z\}$  .  $CLOSED := CLOSED \cup \{z\}$  .

Bilde die Menge  $Succ(z)$  der Nachfolger von  $z$ .

Falls  $Succ(z) = \{\}$  : Goto S1.

S3: (positive Abbruchbedingung)

Falls ein Zustand  $z_1$  aus  $Succ(z)$  ein Zielknoten ist: EXIT(„yes:“  $z_1$ ).

S4: (Organisation von  $OPEN$ )

Reduziere die Menge  $Succ(z)$  zu einer Menge  $NEW(z)$

durch Streichen von nicht weiter zu betrachtenden Zuständen.

Bilde neue Liste  $OPEN$  durch Einfügen der Elemente aus  $NEW(z)$  .

Goto S1.

# Variable Komponenten in Schema S :

(Re-)Organisation von OPEN in S4

- V1. Bildung der Menge NEW(z) aus Succ(z) :  
(Auswahl der weiter zu betrachtenden Zustände)
  - alle Zustände aus Succ(z)
  - einige (aussichtsreiche)
  - nur die, die noch nicht in OPEN
  - nur die, die nicht in CLOSED
- V2. Sortierung von OPEN  
(bestimmt den nächsten zu expandierenden Zustand in S2)
  - NEW(z) sortieren
  - NEW(z) einfügen, z.B. an Anfang oder Ende,
  - OPEN (gesamte Liste) neu sortieren
- V3. Weitere Bedingungen
  - Beschränkung der Suchtiefe
  - Reduzierte Menge CLOSED

# Blinde Suche mit Test auf Wiederholungen:

(1) Tiefe-Zuerst:

- V1:  $NEW(z) = Succ(z) - (OPEN \cup CLOSED)$
- V2:  $NEW(z)$  an den Anfang von OPEN

Keller

(2) Breite-Zuerst:

- V1:  $NEW(z) = Succ(z) - (OPEN \cup CLOSED)$
- V2:  $NEW(z)$  an das Ende von OPEN

Warteschlange

Für endliche Graphen:  
korrekt und vollständig

Hoher Speicheraufwand  
speziell für CLOSED

Vollständig im Sinne:  
findet (eine) Lösung im Fall der Existenz

# Blinde Suche ohne Test auf Wiederholungen:

## Graph als „Abgewickelter Baum“

(1) Tiefe-Zuerst:

- V1:  $NEW(z) = Succ(z)$
- V2:  $NEW(z)$  an den Anfang von **OPEN**

(2) Breite-Zuerst:

- V1:  $NEW(z) = Succ(z)$
- V2:  $NEW(z)$  an das Ende von **OPEN**

Für endliche Graphen:

Tiefe-Zuerst: korrekt, aber nicht immer vollständig

Breite-Zuerst: korrekt und vollständig

# Blinde Suche ohne Test auf Wiederholungen:

Graph als „Abgewickelter Baum“

## Speicheraufwand für OPEN

- Tiefe-Zuerst: linear  $d \cdot b$
- Breite-Zuerst: exponentiell  $b^d$   
(bei  $b$ =fan-out,  $d$ =Tiefe)

Hoher Zeitaufwand für Wiederholungen

# Backtracking

Implementierung von Tiefe-zuerst-Verfahren

Spezielle Organisation der Liste OPEN:

Referenz auf jeweils nächsten zu expandierenden Zustand in jeder Schicht

Nach Abarbeiten aller Zustände einer Schicht zurücksetzen (backtracking) auf davor liegende Schicht

Möglichkeit für Zyklenvermeidung mit reduzierter Menge CLOSED (nur für aktuellen Zweig):

- Beim Backtracking Rücksetzen von CLOSED auf früheren Stand

# Iterative Tiefensuche

## Stufenweise begrenzte Tiefensuche

- Stufe 1: begrenzte Tiefensuche bis zur Tiefe 1
- Stufe 2: begrenzte Tiefensuche bis zur Tiefe 2
- Stufe 3: begrenzte Tiefensuche bis zur Tiefe 3
- ... „Depth-first-iterative deepening (DFID)“

# Iterative Tiefensuche

DFID bis Tiefe  $d$  bei fan-out  $b$  erfordert insgesamt

$$b^d + 2 \cdot b^{d-1} + 3 \cdot b^{d-2} + \dots + (d-1) \cdot b \text{ Schritte}$$

Vergleich mit Tiefe-Zuerst/ Breite-Zuerst bis Tiefe  $d$  :

$$b^d + b^{d-1} + b^{d-2} + \dots + b \text{ Schritte}$$

DFID hat Speicherbedarf für OPEN wie Tiefe-zuerst

DFID findet Lösung wie Breite-zuerst

# Heuristische Suche

Schätzfunktion  $\sigma(z)$  :

geschätzter Konstruktions-Aufwand

für Erreichen eines Zielzustandes von  $z$  aus

Heuristik: Zustände mit optimaler Schätzung bevorzugen

# Heuristische Suche

(3) Bergsteigen/“hill climbing“ (ohne Test auf Wdh.):

- V1:  $NEW(z) = Succ(z)$
- V2:  $NEW(z)$  nach Aufwand sortiert an Anfang von **OPEN**

(4) Bestensuche (ohne Test auf Wdh.):

- V1:  $NEW(z) = Succ(z)$
- V2:  $OPEN \cup NEW(z)$  nach Aufwand sortieren

Für endliche Graphen:  
korrekt, aber nicht immer vollständig

Bei beiden Verfahren oft nicht alle Zustände aus  $NEW(z)$   
weiter betrachten (Speicher sparen, „Pruning“)

# Typische Probleme lokaler Optimierung

Vorgebirgsproblem:

steilster Anstieg führt auf  
lokales Optimum ("Nebengipfel")

Plateau-Problem:

keine Unterschiede in der  
Bewertung

Grat-Problem:

vorgegebene Richtungen  
erlauben keinen Anstieg

Konsequenz: zwischenzeitliche Verschlechterungen zulassen

# Suche nach "bestem Weg"

Bester/optimaler Weg:

Minimale Kosten bzgl. einer Kostenfunktion.

*Unterschied zu Schätzfunktion  $\sigma$*

# Suche nach "bestem Weg"

Kosten für Zustandsübergang (Kante)

$$c: E \rightarrow \mathcal{R}^+ \text{ (Kosten stets positiv!)}$$

mit  $c(e) = \text{Kosten der Kante } e \in E$

bzw.  $c(z, z') = \text{Kosten der Kante } e=[z, z']$

Weg-Kosten als Summe von Kosten der Kanten.

Kosten eines Weges  $s = e_1 \dots e_n \in E^*$ :

$$c(e_1 \dots e_n) = \sum_{i=1, \dots, n} c(e_i)$$

Kosten eines Weges  $s = z_0 z_1 \dots z_n \in Z^*$

$$c(z_0 z_1 \dots z_n) = \sum_{i=1, \dots, n} c(z_{i-1}, z_i)$$

# Suche nach "bestem Weg"

Kosten für Erreichen des Zustandes  $z'$  von  $z$  aus:

– Falls  $z'$  von  $z$  erreichbar:

$$g(z, z') := \text{Min} \{ c(s) / s \text{ Weg von } z \text{ nach } z' \},$$

– Andernfalls:  $g(z, z') := \infty$

Vorläufigkeit der Kostenberechnung während Expansion:

$G' = [Z', E']$  sei (bekannter) Teilgraph von  $G$

$$g'(z, z', G') := \text{Min} \{ c(s) / s \text{ Weg in } G' \text{ von } z \text{ nach } z' \}$$

$$g'(z, z', G') \geq g(z, z')$$

# Suche nach "bestem Weg"

Verfahren "Generate and Test":  
Alle Wege im Graphen untersuchen.

$L(z_0)$

= Menge der in  $z_0$  beginnenden Wege  $p = v_0 \dots v_n$

$L(z_0, Z_f)$

= Menge der in  $z_0$  beginnenden Wege  $p = v_0 \dots v_n$  mit  $v_n \in Z_f$

Kürzesten Weg in  $L(z_0, Z_f)$  bestimmen.

# Suche nach bestem Weg

Schema S (Suche nach irgendeinem Weg)

S0: (Start) Fall

$OPEN := [z]$  findet eventuell zuerst teure Wege

S1: (negative Abbruchbedingung) Falls  $OPEN = []$ : EXIT(„no“).

S2: (expandieren)

Sei  $z$  der erste Zustand aus  $OPEN$ .

$OPEN := OPEN - \{z\}$  .  $CLOSED := CLOSED \cup \{z\}$  .

Bilde die Menge  $Succ(z)$  der Nachfolger von  $z$ .

Falls  $Succ(z) = \{\}$  : Goto S1.

S3: (positive Abbruchbedingung)

**Falls ein Zustand  $z_1$  aus  $Succ(z)$  ein Zielknoten ist: EXIT(„yes:“  $z_1$ ).**

S4: (Organisation von  $OPEN$ )

Reduziere die Menge  $Succ(z)$  zu einer Menge  $NEW(z)$

durch Streichen von nicht weiter zu betrachtenden Zuständen.

Bilde neue Liste  $OPEN$  durch Einfügen der Elemente aus  $NEW(z)$  .

Goto S1.

# Suche nach "bestem Weg"

S0: (Start) Falls Anfangszustand  $z_0$  ein Zielzustand: EXIT(„yes:“  $z_0$ ).

$OPEN := [z_0]$ ,  $CLOSED := []$ .

S1: (negative Abbruchbedingung) Falls  $OPEN = []$ : EXIT(„no“).

S2: (expandieren)

Sei  $z$  der erste Zustand aus  $OPEN$ .

$OPEN := OPEN - \{z\}$ .  $CLOSED := CLOSED \cup \{z\}$ .

Bilde die Menge  $Succ(z)$  der Nachfolger von  $z$ .

Lösungsidee jetzt:

$Succ(z) = \{\}$ : Goto S1.

Abbrechen, wenn alle offenen Wege teurer sind  
als aktuell gefundene Lösung

Reduziere die Menge  $Succ(z)$  zu einer Menge  $NEW(z)$

durch Streichen von nicht weiter zu betrachtenden Zuständen.

dafür:

Ersetze die neue Liste  $OPEN$  durch Einfügen der Elemente aus  $NEW(z)$ .

- Positive Abbruchbedingung von Schema S verändern
- Umstellung der Schritte in Schema S

# Schema S' für Suche nach "bestem Weg"

S'0: (Start) Falls Anfangszustand  $z_0$  ein Zielzustand: EXIT(„yes:“  $z_0$ ).  
 $OPEN := [z_0]$ ,  $CLOSED := []$ .

S'1: (negative Abbruchbedingung) Falls  $OPEN = []$ : EXIT(„no“).

S'2: (**positive Abbruchbedingung**)

Sei  $z$  der erste Zustand aus  $OPEN$ .

Falls  $z$  ein Zielknoten ist: EXIT(„yes:“  $z$ ).

S'3: (expandieren)

$OPEN := OPEN - \{z\}$ .  $CLOSED := CLOSED \cup \{z\}$ .

Bilde die Menge  $Succ(z)$  der Nachfolger von  $z$ .

Falls  $Succ(z) = \{\}$ : Goto S'1.

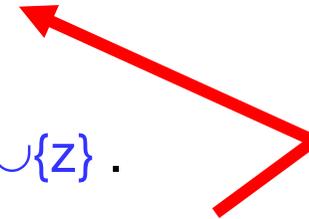
S'4: (Organisation von  $OPEN$ )

–  $g'(z_0, z', G')$  für alle  $z' \in Succ(z)$  berechnen ( im aktuellen  $G'$  ).

– Neue Liste  $OPEN$  durch Einfügen der Elemente aus  $Succ(z)$ :

**Sortieren von  $OPEN \cup Succ(z)$  nach aufsteigendem  $g'(z_0, z', G')$**

Goto S'1.



# Schema S' für Suche nach "bestem Weg"

Satz :

Vor.: Es existiert  $\delta > 0$  mit  $c(z, z') > \delta$  für alle Kanten in  $G$

Beh.: Falls Lösung existiert, so findet S' einen optimalen Weg

- „Verzweigen und Begrenzen“ (Branch and bound)
- „Dijkstra's Algorithmus“ (1959)

Verbesserungen möglich:

Streichen aus OPEN ( bzw. Succ(z) ):

- Zustände aus CLOSED
- mehrmaliges Auftreten von Zuständen

- Prinzip der Dynamischen Optimierung/Programmierung

# Heuristische Suche nach „bestem Weg“

Problem:

Gleichzeitig **Kostenfunktion**  $g'(z, z', G')$  (*bisheriger Weg*)  
und **Schätzfunktion**  $\sigma(z)$  (*zukünftiger Weg*) berücksichtigen

Vorläufigkeit der Kostenberechnung während Expansion:

$G' = [Z', E']$  sei (bekannter) Teilgraph von  $G$

$g'(z, z', G') := \text{Min} \{ c(s) / s \text{ Weg in } G' \text{ von } z \text{ nach } z' \}$

Schätzfunktion  $\sigma(z)$  : geschätzter Konstruktions-Aufwand  
für Erreichen eines Zielzustandes von  $z$  aus

Heuristik: Zustände mit optimaler Schätzung bevorzugen

## Schema S'' für heurist. Suche nach "bestem Weg"

S''0: (Start)  $(z_0)$ .

OPEN

Modifikation von Schema S' in Schritt 4:

S''1: (neue Bewertung)  $g'(z_0, z', G') + \sigma(z)$  anstelle von  $g'(z_0, z', G')$

S''2: (positive Abschätzung)

Sei  $z$  die

Falls  $z$  ein

Verfälschung des Ergebnisses durch  $\sigma(z)$  möglich.

S''3: (expandieren)

OPEN := OPEN - {z} .    CLOSED := CLOSED  $\cup$  {z} .

Bilde die Menge Succ(z) der Nachfolger von z.

Falls Succ(z) = {} : Goto S''1.

S''4: (Organisation von OPEN)

–  $g'(z_0, z', G') + \sigma(z)$  für alle  $z' \in \text{Succ}(z)$  berechnen ( im aktuellen  $G'$  )

– Neue Liste OPEN durch Einfügen der Elemente aus Succ(z):

– Sortieren von OPEN  $\cup$  Succ(z) nach aufsteigendem  $g'(z_0, z', G') + \sigma(z)$

Goto S''1.

# Heuristische Suche nach „bestem Weg“

Schätzfunktion  $\sigma$  heisst *optimistisch* oder *Unterschätzung*,  
falls  $\sigma(z) \leq g(z, Z_f)$  für alle  $z \in Z$ .

Satz :

Vor.: Es existiert  $\delta > 0$  mit  $c(z, z') > \delta$  für alle Kanten in  $G$

$\sigma$  sei eine optimistische Schätzfunktion

Beh.: Falls Lösung existiert, so findet  $S'$  einen optimalen Weg

## Schema S“ für heurist. Suche nach "bestem Weg“

Streichen von **CLOSED**-Zuständen aus **OPEN** kann bei S“ zu Problemen führen.

Benötigen schärfere Bedingungen an  $\sigma$ :

„konsistente Schätzfunktion“

Algorithmus A\*

# Heuristik vs. Kosten

	ohne Kosten $c$	mit Kosten $c$
ohne Heuristik $\sigma$	<i>Blinde Suche, irgendein Weg, <math>S</math></i>	<i>Bester Weg, <math>S'</math></i>
mit Heuristik $\sigma$	<i>Heurist. Suche, irgendein Weg, <math>S</math></i>	$S'' (A^*)$

# Gierige Suche (greedy search)

Allgemein: Eine aktuell beste Bewertung bevorzugen

In Suchverfahren:

Expansion bei aktuell besten Werten für  $g'$  und/oder  $\sigma$

Varianten:

- **OPEN** vollständig sortieren (vgl. Bestensuche)
- **NEW(z)** sortiert an Anfang von **OPEN** (vgl. Bergsteigen)
- Nur den besten Zustand weiter verfolgen

**Local greedy:** Variante von Bergsteigen

„Lokale Optimierung“

Probleme bzgl. Vollständigkeit/Korrektheit

# Theoretische Grundlagen von PROLOG

Probleme:

Automatische Beweisverfahren

Was leistet der PROLOG-Interpreter ?

# „Program = Logic + Control“

Prozedurale/imperative Sprachen:

- Abläufe formulieren
- Computer führt aus

von-Neumann-Maschine

Idee von deklarativen/logischen/funktionalen Programmiersprachen:

- Zusammenhänge formulieren
- Computer erschließt weitere Zusammenhänge

Built-in

Prädikate

Interpreter:

Laufzeitsystem, Beweis-Maschine

Programm:

Nutzerdefinierte Prädikate

# „Program = Logic + Control“

Idee von deklarativen/logischen/funktionalen Programmiersprachen:

- Zusammenhänge formulieren
- Computer erschließt weitere Zusammenhänge

**Deklarative Semantik**

Built-in

Prädikate

Interpreter:

Laufzeitsystem, Beweis-Maschine

Programm:

Nutzerdefinierte Prädikate

Ablauf der Beweismaschine:

**Prozedurale Semantik**

# Ziele der Software-Technologie:

*... Der zweite Aspekt erfordert eine Sprache, die im Idealfall „nahe am Problem“ ist, so daß die Konzepte der Problemlösung direkt und schlüssig formuliert werden können. ... Die Verbindung zwischen der Sprache, in der wir programmieren/denken, und den Problemen und Lösungen, die wir uns vorstellen können, ist sehr eng. ...*

Bjarne Stroustrup:  
Die C++ Programmiersprache, S. 10  
(„Philosophische Bemerkung“)

# Probleme mit Software:

*Softwaresysteme gehören zu den komplexesten Gebilden, die je von Menschenhand geschaffen wurden.*

*Strukturen und Abläufe in großen Systemen sind im einzelnen oft nicht mehr überschaubar.*

*Man kann sie weder im Vorhinein, beim Entwurf, noch im Nachhinein, beim Testen, beim Betrieb und in der Wartung vollständig verstehen.*

Denert: Software-Engineering, S. 4

# Probleme mit Software:

*Das entscheidende Charakteristikum der industriell einsetzbaren Software ist, dass es für den einzelnen Entwickler sehr schwierig, wenn nicht gar unmöglich ist, alle Feinheiten des Designs zu verstehen. Einfach ausgedrückt, überschreitet die Komplexität solcher Systeme die Kapazität der menschlichen Intelligenz.*

Booch: Objektorientierte Analyse und Design

# Prolog basiert auf Prädikatenlogik

Vorbild für „Formalismus“:

– exakt, präzise, (theoretisch) beherrscht

Aufbau:

- Zeichen
- Ausdrücke (rekursive Definition)
- Sätze („Theorie“) **Th**

- syntaktisch bestimmt:

$$\mathbf{Th} = \text{Abl}(\mathbf{Ax})$$

- semantisch bestimmt:

$$\mathbf{Th} = \text{allgemeingültige Sätze einer Struktur}$$

Nach speziellen formalen  
Regeln erzeugbare Formeln

# Beweise

„Irreflexive, transitive  
Relationen  
sind asymmetrisch“

Inhaltlicher Beweis:

- Argumentation

Formaler (syntaktischer) Beweis:

- Umformung von Ausdrücken („Kalkül“)

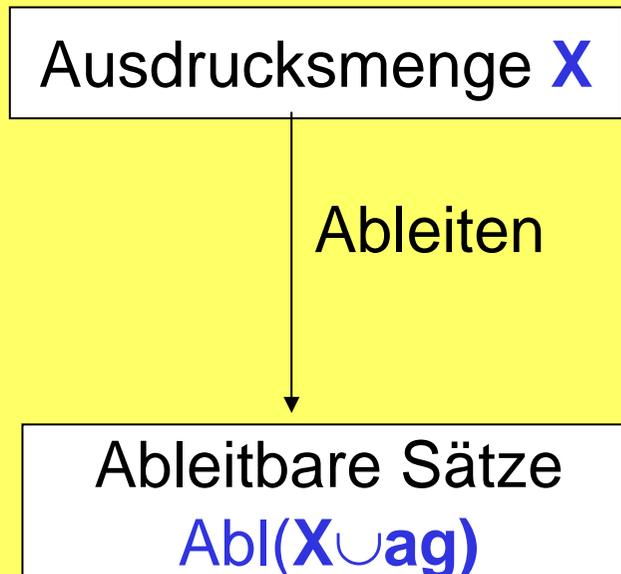
Theorembeweiser:

- (Syntaktisches) Verfahren zur Entscheidung, ob ein Ausdruck zu einer Satzmenge (Theorie) gehört:

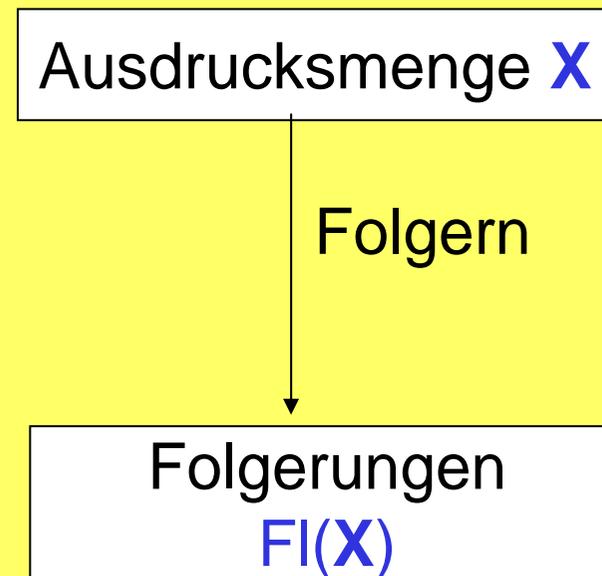
$H \in Th ?$

# Axiomatische Behandlung der Logik

## Syntax



## Semantik



Korrektheit von  $Abl$  :

$$Abl(X \cup ag) \subseteq FI(X)$$

Vollständigkeit von  $Abl$  :

$$Abl(X \cup ag) \supseteq FI(X)$$

Äquivalenz von  $Abl$  :

$$Abl(X \cup ag) = FI(X)$$

# Formales Ableiten (Resolutionsregel)

Für Klauseln („Disjunktion von Literalen“)

Voraussetzung:

$K1$  und  $K2$  unifizierbar mittels Unifikator  $\sigma$

$K = \text{Res}(K1, K2, \sigma)$  entsteht durch

- „Vereinigung“ von  $\sigma(K1)$  und  $\sigma(K2)$
- Streichen komplementärer Literale

# Formales Ableiten (Resolution)

KA1:  $\neg R(x,x)$

KA2:  $\neg R(u,y) \vee \neg R(y,z) \vee R(u,z)$

K1:  $R(c,d)$

K2:  $R(d,c)$

K3 = Res(KA1,KA2, $\sigma$ ):  $\neg R(w,y) \vee \neg R(y,w)$

mit  $\sigma(u)=\sigma(z)=\sigma(x)=w$

K4 = Res(K1,K3, $\sigma$ ):  $\neg R(d,c)$

mit  $\sigma(w)=c \quad \sigma(y)=d$

K5 = Res(K2,K4, $\sigma$ ):

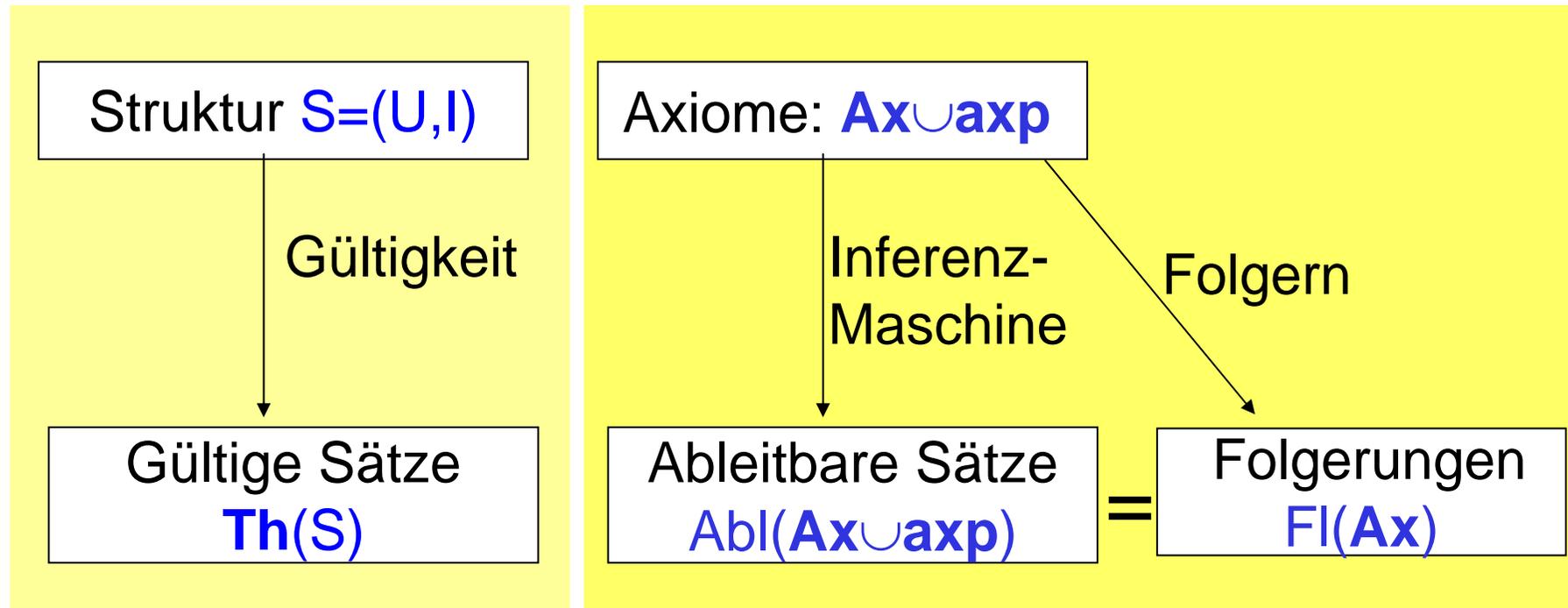
# Entscheidbarkeit in der Logik

(rein logisch) allgemeingültige Sätze:  
 $\mathbf{ag} = \text{Abl}(\mathbf{axp}) = \text{FI}(\emptyset)$

$H \in \mathbf{ag} ?$

- Entscheidbar im AK
- Unentscheidbar im PK1  
(aber aufzählbar, da axiomatisierbar)

# Formalisierung einer Domäne

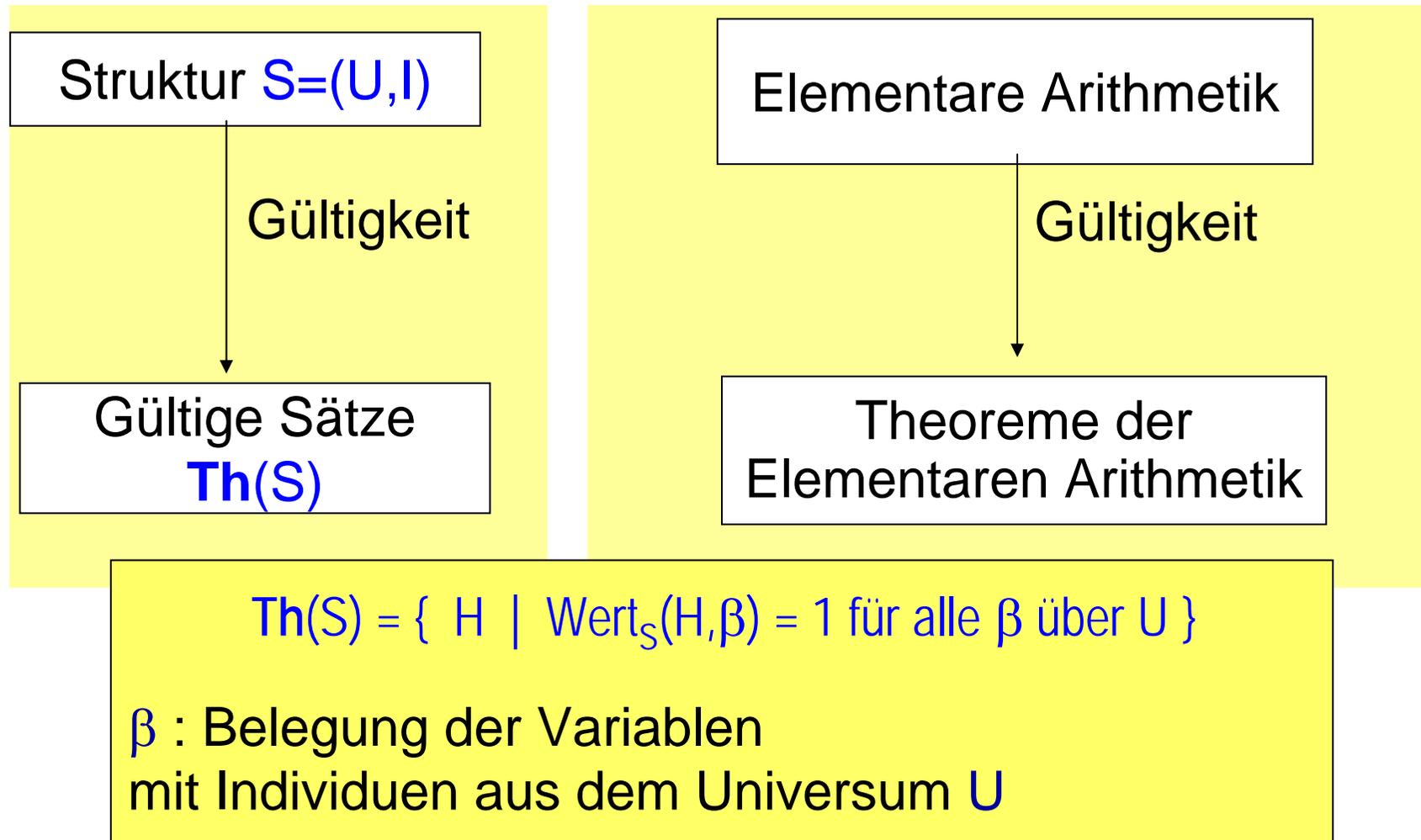


Korrektheit der Formalisierung :  $Abl(Ax \cup axp) \subseteq Th(S)$

Vollständigkeit der Formalisierung:  $Abl(Ax \cup axp) \supseteq Th(S)$

Äquivalenz der Formalisierung :  $Abl(Ax \cup axp) = Th(S)$

# Beispiel: Formalisierung der Arithmetik



# Formalisierung einer Domäne

Formalismus

Axiome:  $\mathbf{Ax} \cup \mathbf{axp}$

Inferenz-  
Maschine

Ableitbare Sätze  
 $\mathbf{Abl}(\mathbf{Ax} \cup \mathbf{axp})$

intendierte Semantik

Struktur  $\mathbf{S}=(\mathbf{U},\mathbf{I})$

Gültigkeit

$\mathbf{Th}(\mathbf{S}) = \{ H \mid \text{Wert}_S(H, \beta) = 1 \text{ für alle } \beta \text{ über } \mathbf{U} \}$

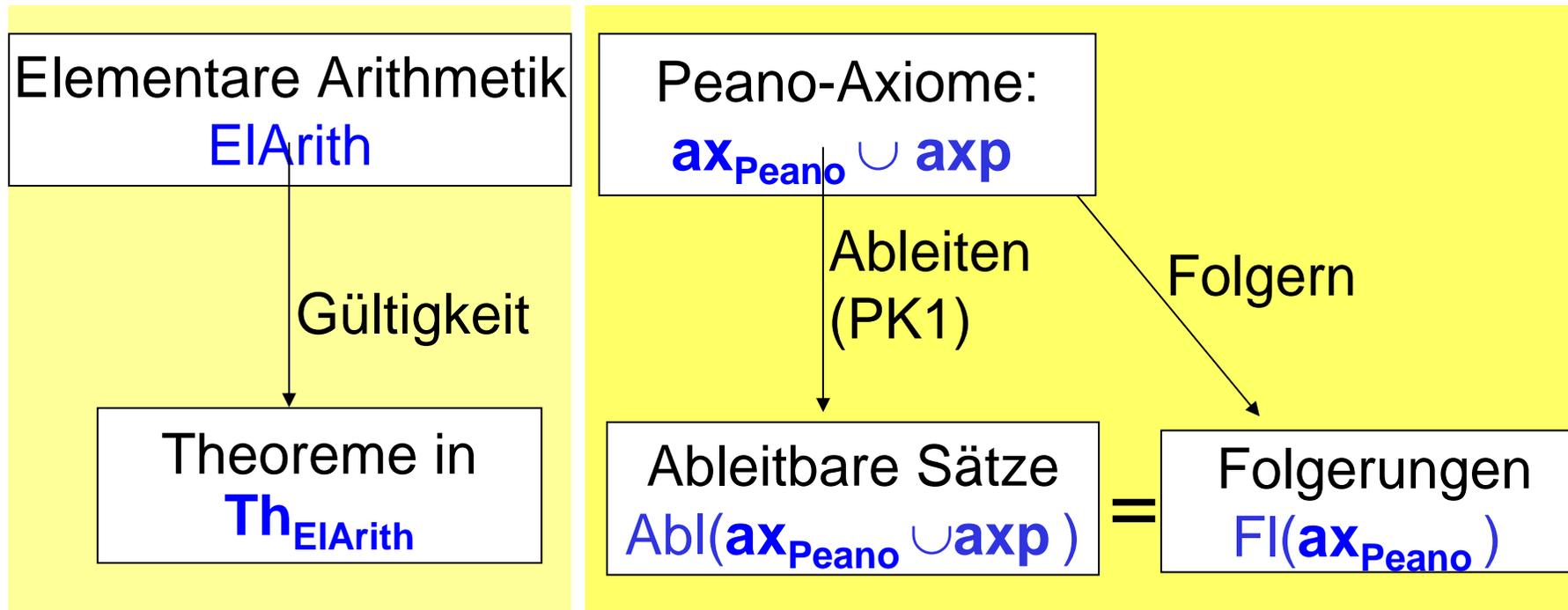
Gültige Sätze  
 $\mathbf{Th}(\mathbf{S})$

Korrektheit der Formalisierung :  $\mathbf{Abl}(\mathbf{Ax} \cup \mathbf{axp}) \subseteq \mathbf{Th}(\mathbf{S})$

Vollständigkeit der Formalisierung:  $\mathbf{Abl}(\mathbf{Ax} \cup \mathbf{axp}) \supseteq \mathbf{Th}(\mathbf{S})$

Äquivalenz der Formalisierung :  $\mathbf{Abl}(\mathbf{Ax} \cup \mathbf{axp}) = \mathbf{Th}(\mathbf{S})$

# Beispiel: Formalisierung der Arithmetik



Korrektheit der Formalisierung :

$$Abl(\mathbf{Ax}_{Peano} \cup \mathbf{axp}) \subseteq Th_{EIArith}$$

Unvollständigkeit der Formalisierung:

$$Abl(\mathbf{Ax}_{Peano} \cup \mathbf{axp}) \neq Th_{EIArith}$$

# Adäquatheit der Formalisierung

Adäquatheit:

Die wesentlichen Aspekte werden in der Struktur **S**  
bzw. den Axiomen **Ax** korrekt erfaßt.

–Parallelen-Axiom der Geometrie

–Stetigkeitsdefinition in der Analysis

–Modellierung eines Staubsaugers

# Syntax des PK1

Terme: Individuen (Konstante, Variable, Funktionen)

Prädikate (atomare Formeln):

Relationen  $R(x_1, \dots, x_n)$  (wahr/falsch)

Ausdrücke:

logische Beziehungen zwischen Prädikaten mittels

– Aussagenlogischen Operatoren  $\neg \wedge \vee \leftrightarrow \rightarrow$

– Quantifikation von Variablen  $\forall \exists$

z.B.  $\forall x \exists y R(x, x_1, \dots, x_n) \wedge \neg R(y, x_1, \dots, x_n)$

Positives Literal: nicht negierte atomare Formel

Negatives Literal: negierte atomare Formel

# Syntax des PK1

Ableiten: Ausdrücke umformen mit Ableitungsregeln

z.B. *Abtrennungsregel*  
(*modus ponens*)

$$\frac{H_1, H_1 \rightarrow H_2}{H_2}$$

$H$  ableitbar aus  $X$ ,

falls Ableitungsfolge für  $H$  aus  $X$  existiert

$$X \vdash H \text{ oder: } H \in X\text{-} \text{ oder: } H \in \text{Abl}(X)$$

# Allgemeingültigkeit, Erfüllbarkeit

Eine Struktur  $S = [U, I]$

- beschreibt eine Menge  $U$  von Objekten:  
Individuenbereich, Universum
- legt mit der Interpretation  $I$  die Bedeutung von Funktionszeichen und Prädikatenzeichen über  $U$  fest.

Eine Belegung  $\beta$  ordnet jeder Variablen ein Objekt aus  $U$  zu.

Es gilt  $\text{Wert}_{[U, I]}(H, \beta) = W$ , falls der Ausdruck  $H$  in der Struktur  $S = [U, I]$  bei der Belegung  $\beta$  wahr ist.

# Allgemeingültigkeit, Erfüllbarkeit

Belegung  $\beta$  erfüllt den Ausdruck  $H$  in der Struktur  $S = [U, I]$ , falls  $\text{Wert}_{[U,I]}(H, \beta) = W$ .

(Rein logische) Erfüllbarkeit eines Ausdrucks  $H$ :

$H$  heißt erfüllbar, falls  $\beta, U, I$  existieren mit  $\text{Wert}_{[U,I]}(H, \beta) = W$ .

**ef** : Menge aller erfüllbaren Ausdrücke

(Rein logische) Allgemeingültigkeit eines Ausdrucks  $H$ :

$H$  heißt allgemeingültig, falls  $\text{Wert}_{[U,I]}(H, \beta) = W$  für alle  $\beta, U, I$ .

**ag** : Menge aller allgemeingültigen Ausdrücke

Freie Variable werden bei Allgemeingültigkeit wie generalisierte Variable behandelt.

# Allgemeingültigkeit, Erfüllbarkeit

$H$  ist allgemeingültig gdw.  $\neg H$  nicht erfüllbar ist.

$H$  ist erfüllbar gdw.  $\neg H$  nicht allgemeingültig ist.

**ag** axiomatisierbar:

Es gibt aufzählbares Axiomensystem **axp** mit **ag** = Abl(**axp**)

Satz von Church:

Erfüllbarkeit/Allgemeingültigkeit sind unentscheidbar.

Menge der allgemeingültigen Ausdrücke: axiomatisierbar.

Menge der nicht erfüllbaren Ausdrücke: axiomatisierbar.

Menge der nicht allgemeingültigen Ausdrücke: nicht axiomat.

Menge der erfüllbaren Ausdrücke: nicht axiomatisierbar.

Axiomatisierbar = aufzählbar = partiell entscheidbar

PI2 M entscheidbar gdw. M und U-M aufzählbar

# Folgern im PK1

Eine Struktur  $S = [U, I]$  und eine Belegung  $\beta$  sind ein *Modell* für eine Menge  $X$  von Ausdrücken, wenn für alle  $H \in X$  gilt:  
 $\beta$  erfüllt  $H$  in der Struktur  $S = [U, I]$ , d.h.  $\text{Wert}_{[U, I]}(H, \beta) = W$ .

Es sei  $X$  eine Menge von Ausdrücken,  $H$  ein Ausdruck.

$H$  folgt aus  $X$ , falls gilt:

Jedes Modell von  $X$  ist ein Modell von  $H$ .

$$X \models H \text{ oder: } H \in X \models \text{ oder: } H \in \text{FI}(X)$$

# Folgern im PK1

FI ist syntaktisch beschreibbar mittels Abl

$$FI = Abl \text{ „modulo } \mathbf{ag}\text{“}$$

FI und Abl sind monoton:

$$\mathbf{X} \subseteq \mathbf{Y} \Rightarrow FI(\mathbf{X}) \subseteq FI(\mathbf{Y})$$

$$\mathbf{X} \subseteq \mathbf{Y} \Rightarrow Abl(\mathbf{X}) \subseteq Abl(\mathbf{Y})$$

$$\mathbf{ag} = FI(\emptyset) = Abl(\mathbf{axp})$$

$$(H \rightarrow G) \in FI(\mathbf{X}) \Leftrightarrow G \in FI(\mathbf{X} \cup \{H\})$$

$$H \in FI(\mathbf{X}) \Leftrightarrow (\bigwedge \mathbf{X} \rightarrow H) \in \mathbf{ag}$$

# Formale Theorien im PK1

Als *Theorie* wird eine bezüglich Folgern (Ableiten) abgeschlossene Menge **Th** von Ausdrücken bezeichnet:

$$\mathbf{Th} = \text{FI}(\mathbf{Th}) = \text{Abl}(\mathbf{Th} \cup \mathbf{ag})$$

Theorie mit *semantisch bestimmter Satzmenge*:

Gegeben ist eine Struktur  $\mathbf{S} = [\mathbf{U}, \mathbf{I}]$  mit

$$\begin{aligned} \mathbf{Th} &= \{ F \mid F \text{ allgemeingültig in } \mathbf{S} \} \\ &= \{ F \mid \text{Wert}_{[\mathbf{U}, \mathbf{I}]}(F, \beta) = W \text{ für alle } \beta \text{ über } \mathbf{U} \} \end{aligned}$$

Theorie mit *syntaktisch bestimmter Satzmenge*:

Gegeben ist ein Ausdruckmenge **Ax** („Axiome“) mit

$$\mathbf{Th} = \text{Abl}(\mathbf{Ax} \cup \mathbf{axp}) \quad ( = \text{FI}(\mathbf{Ax}) )$$

# Formalisierung mittels PK1

Ziel: Axiome zur Beschreibung von Sachverhalten finden

Analoges Ziel: **Computerverarbeitung ermöglichen**

1. semantisch definierte Theorie **Th** bestimmen  
(Universum, Relationen/Funktionen, Interpretation)

2. axiomatische Beschreibung von **Th** :  
Axiome **Ax** mit  $\mathbf{Th} = \text{Abl}(\mathbf{Ax} \cup \mathbf{axp})$

(z.B. PROLOG-Programm)

# Anwendung PK1

Formalisierung: Axiome **X**

Problem durch Ausdruck **H** beschreiben

Entscheiden, ob

$$H \in FI(\mathbf{X})$$

d.h. ob  $H \in Abl(\mathbf{X} \cup \mathbf{axp})$

Programme dafür: Theorembeweiser

# Beweise

- Positiver Kalkül: Allgemeingültigkeit entscheiden

$$H \in Th \ ?$$

- Negativer Kalkül: Unerfüllbarkeit untersuchen

$$\{\neg H\} \cup Th \text{ widersprüchlich ?}$$

- Deduktiver Kalkül:

Erweitern der Axiome um  $H$  zu finden (forward chaining)

- Testkalkül:

Reduktion von  $H$  auf Axiome (backward chaining)

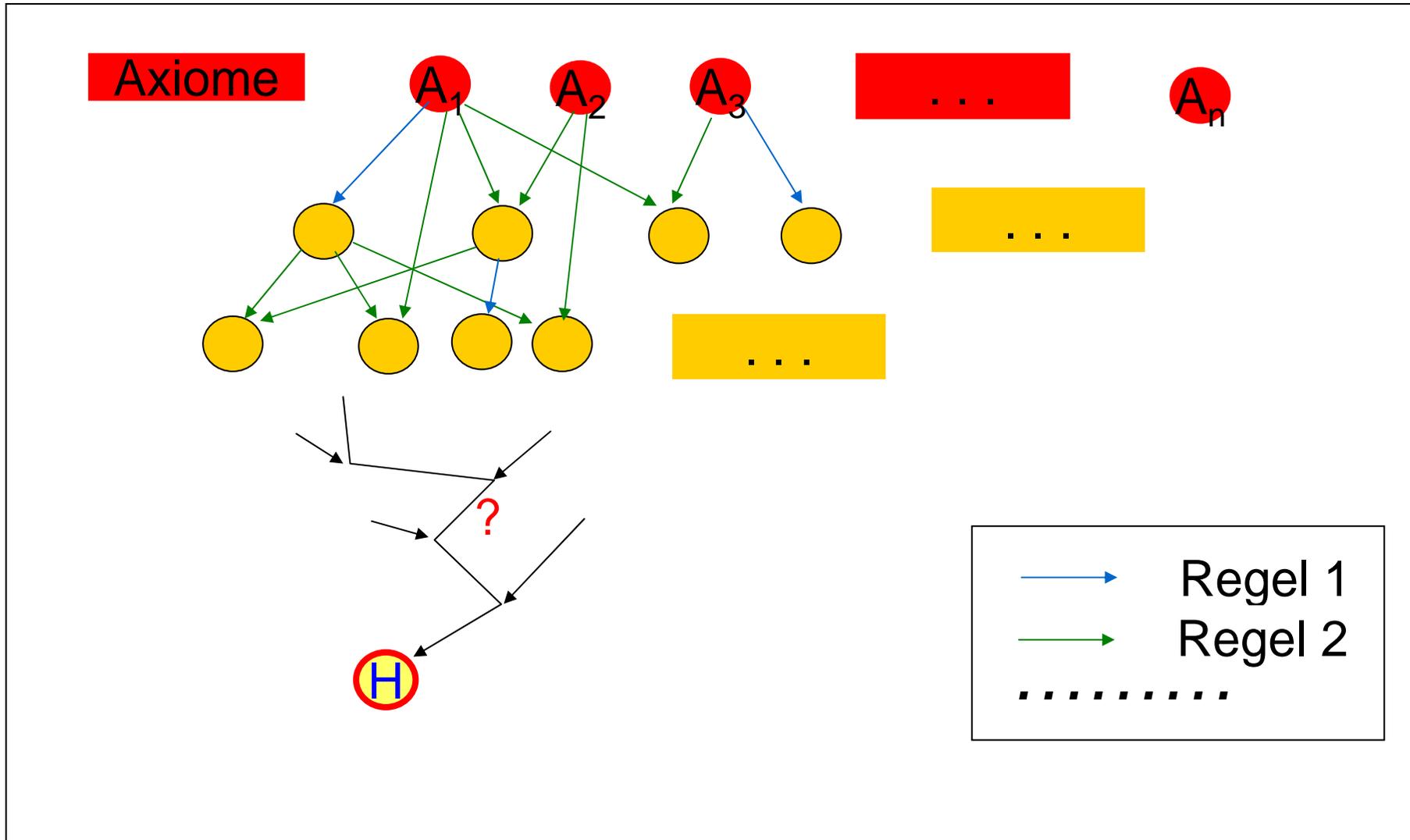
Beispiel: Resolution (PROLOG) ist *Negativer Testkalkül*

# Beweise

$H \in FI(\mathbf{X})$   
gilt gdw.  $H \in Abl(\mathbf{X} \cup \mathbf{axp})$   Positiver Kalkül

$H \in FI(\mathbf{X})$   
gilt gdw.  $(\bigwedge \mathbf{X} \rightarrow H) \in \mathbf{ag}$   
gilt gdw.  $\neg(\bigwedge \mathbf{X} \rightarrow H) \notin \mathbf{ef}$   
gilt gdw. Skolemform von  $(\bigwedge \mathbf{X} \wedge \neg H)$  nicht erfüllbar  
gilt gdw. Klauselform von  $(\bigwedge \mathbf{X} \wedge \neg H)$  nicht erfüllbar  
 Negativer Kalkül

# Positiver deduktiver Kalkül



# Suchraum bei deduktivem Kalkül

Klassischer AK : 15 Axiome für **ag**, 2 Regeln  
(ist entscheidbar, allerdings NP)

Klassischer PK1:

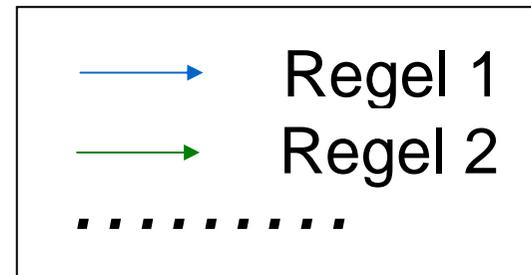
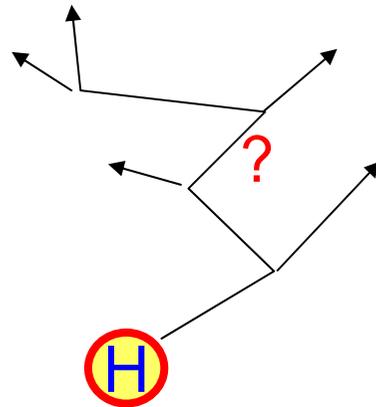
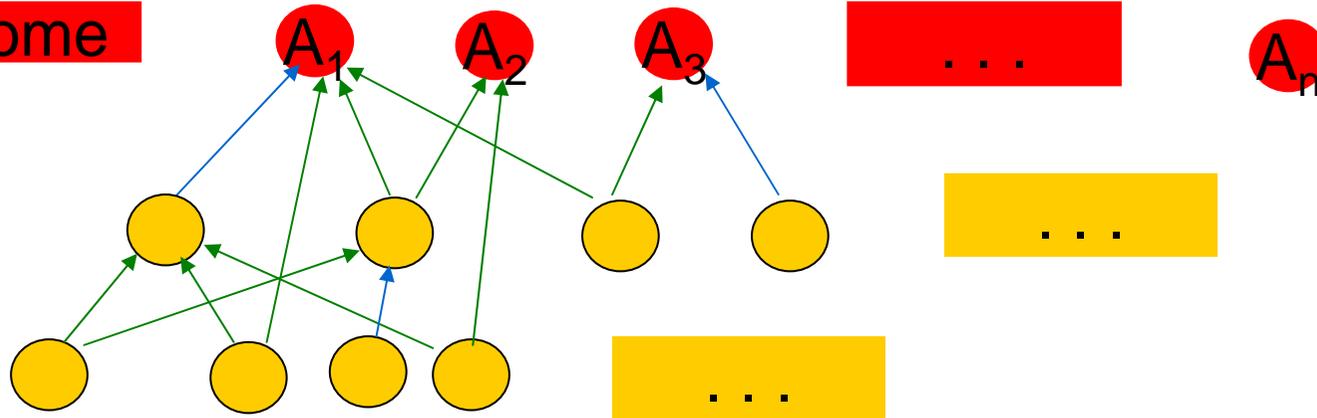
- abzählbar viele Axiome für **ag + weitere für Th** ,
- 7 Regeln

Vollständigkeit als Nachteil:

- Alle allgemeingültigen Ausdrücke im Suchraum **Th** :  
**ag** =  $FI(\emptyset) \subseteq FI(\mathbf{Th}) = \mathbf{Th}$
- Mit **H** viele weitere Ausdrücke im Suchraum **Th** :  
z.B.  $H \vee G$  für beliebiges **G**

# Positiver Test-Kalkül

Axiome



# Normalformen

ein Ausdruck  $H$  heißt *bereinigt*, falls gilt:

- keine Variable  $x$  kommt in  $H$  sowohl frei als auch gebunden vor,
- hinter den Quantoren in  $H$  vorkommende Variable sind verschieden.

ein Ausdruck  $H$  heißt *pränex*, falls gilt:

- $H$  hat die Form  $Q_1 x_1 \dots Q_n x_n H'$ ,  
wobei  $Q_1, \dots, Q_n$  Quantoren sind und  $H'$  keine Quantoren enthält.

ein Ausdruck  $H$  heißt *pränexe Normalform*, falls gilt:

- $H$  hat pränexe Form  $Q_1 x_1 \dots Q_n x_n H'$ ,
- $H'$  ist eine konjunktive Normalform (KNF):

$$H' = \bigwedge \{ \{ \bigvee L_{ij} \mid i=1\dots n \} \mid j=1\dots m_n \}$$

(die  $L_{ij}$  sind Literale)

Literal: atomare Formel oder  
negierte atomare Formel

# Normalformen

## Sätze

1. Zu jedem Ausdruck  $H_1$  existiert ein Ausdruck  $H_2$  in bereinigter Form.
2. Zu jedem Ausdruck  $H_2$  in bereinigter Form existiert ein semantisch äquivalenter Ausdruck  $H_3$  in bereinigter pränexer Form
3. Zu jedem Ausdruck  $H_3$  in bereinigter pränexer Form existiert semantisch äquivalenter Ausdruck  $H_4$  in bereinigter pränexer Normalform.

Zu jedem Ausdruck  $H$  existiert ein semantisch äquivalenter Ausdruck  $G$  in bereinigter pränexer Normalform.

# Skolem-Normalform

Eine Skolem-Normalform ist eine pränexe Normalform, deren Variable sämtlich generalisiert sind.

Umformung einer bereinigten pränexen Normalform  $G$  in eine Skolem-Normalform  $F$ :

1.  $\exists$ -Quantoren einführen für alle freien Variablen in  $G$ .  
(erfüllbarkeits-äquivalente Umformung !!)
2. Elimination aller  $\exists$ -Quantoren durch Skolem-Funktionen.

Die entstehende Formel  $F$  ist erfüllbarkeits-äquivalent zu  $G$ .

# Klauselform

Eine Klausel ist eine Menge von Literalen  $K = \{L_1, \dots, L_n\}$ .

Vorteil der Klauselnotation: Mengenschreibweise beseitigt rein formale Unterschiede äquivalenter Ausdrücke bzgl. Kommutativität/Idempotenz.

Umformung einer Skolem-Normalform  $F$  in Klauselform:

1. Verteilung der Allquantoren auf die Alternativen.

(Semantisch äquivalente Umformung)

2. Gebundene Umlenkungen derart, dass sich insgesamt alle Quantoren auf unterschiedliche Variablen beziehen.

(Semantisch äquivalente Umformung)

3. Darstellung der Alternativen als Klauseln (Menge von Literalen).

Darstellung von  $F$  als Menge von Klauseln  $KI$ :

$$KI = \{ \{ L_{ij} \mid j = 1, \dots, m_j \} \mid i = 1, \dots, n \}$$

# Klauselform

$$A1: \quad \forall x \neg R(x,x)$$

$$A2: \quad \forall x \forall y \forall z ( R(x,y) \wedge R(y,z) \rightarrow R(x,z) )$$

$$\forall x \forall y \forall z (\neg(R(x,y) \wedge R(y,z)) \vee R(x,z))$$

$$\forall x \forall y \forall z (\neg R(x,y) \vee \neg R(y,z) \vee R(x,z))$$

Klauseln für A1:

$$KA1: \quad \neg R(x,x)$$

Klauseln für A2:

$$KA2: \quad \neg R(u,y) \vee \neg R(y,z) \vee R(x,u)$$

# Klauselform

## Negation bei Resolutionsbeweis

$$H: \quad \forall x \forall y ( R(x,y) \rightarrow \neg R(y,x) )$$

$$\neg H: \quad \neg \forall x \forall y ( R(x,y) \rightarrow \neg R(y,x) )$$

$$\exists x \exists y \neg(\neg R(x,y) \vee \neg R(y,x) )$$

$$\exists x \exists y ( R(x,y) \wedge R(y,x) )$$

$$R(c,d) \wedge R(d,c)$$

Klauseln für  $\neg H$ :

$$K1: \quad R(c,d)$$

$$K2: \quad R(d,c)$$

# Substitution

*Substitution*  $\sigma$  :

Abbildung der Individuenvariablen in die Menge der Terme.

Variablenumbenennung: Ersetzung von Variablen durch Variable.

$\sigma(L)$  : Ergebnis der Substitution  $\sigma$  für ein Literal  
(rekursiv definiert).

Hintereinanderausführung von Substitutionen:

$$\sigma_1 * \sigma_2 (x) = \sigma_2(\sigma_1(x))$$

$\sigma(L)$  ist jeweils „Spezialfall“ von  $L$  .

$L$  ist die allgemeinste Form bzgl. aller  $\sigma(L)$  für beliebige  $\sigma$ .

# Substitution, Unifikation

Eine Substitution  $\sigma$  heißt *Unifikator*

für eine Menge  $\{L_1, \dots, L_n\}$  von Literalen,

falls gilt:  $\sigma(L_1) = \sigma(L_2) = \dots = \sigma(L_n)$

(syntaktische Gleichheit).

Ein Unifikator  $\sigma$  heißt *allgemeinster Unifikator*

(m.g.u. = most general unifier), falls für jeden Unifikator  $\sigma_0$   
eine Substitution  $\sigma_{00}$  existiert mit

$$\sigma_0 = \sigma * \sigma_{00} \quad (\sigma_0 \text{ ist spezieller als } \sigma).$$

Der allgemeinste Unifikator

ist eindeutig bis auf Umbenennungen.

# Substitution, Unifikation

Der allgemeinste Unifikator  $\sigma$  einer Menge  $\{L_1, \dots, L_n\}$  von Literalen beschreibt die Menge der gemeinsamen Spezialisierungen (Beispiele).

Werden die Variablen der Literale zuvor separiert, so ergibt sich ein allgemeinerer Unifikator.

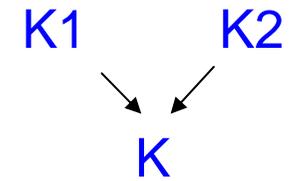
Satz

Es ist entscheidbar, ob ein Unifikator existiert.

Zu jeder unifizierbaren Menge von Literalen existiert ein allgemeinsten Unifikator.

Ein allgemeinsten Unifikator kann ggf. konstruiert werden.

# Resolutionsregel



$K_1$  und  $K_2$  Klauseln ohne gemeinsame Variablen

(sonst: Separation durch Variablenumbenennungen)

Literale  $L'_1, \dots, L'_{n'} \in K_1$  und  $M'_1, \dots, M'_{m'} \in K_2$ ,  $n', m' > 0$ ,  
die mittels eines Unifikators  $\sigma$  unifizierbar sind.

Durch Resolution von  $K_1$  und  $K_2$  entsteht die *Resolvente*

$$K = \sigma ( (K_1 - \{L'_1, \dots, L'_{n'}\}) \cup (K_2 - \{M'_1, \dots, M'_{m'}\}) )$$

$$\{L_1, \dots, L_n, L'_1, \dots, L'_{n'}\}, \{M_1, \dots, M_m, M'_1, \dots, M'_{m'}\}, \sigma(L'_1) = \dots = \sigma(L'_{n'}) = \sigma(\neg M'_1) = \dots = \sigma(\neg M'_{m'})$$

$$\sigma ( \{ L_1, \dots, L_n, M_1, \dots, M_m \} )$$

# Resolutionsregel

Zerlegung in zwei Regeln.

Einfache Resolutionsregel:

$$\frac{\{L_1, \dots, L_n, L'\}, \{M_1, \dots, M_m, M'\}, \sigma(L') = \sigma(\neg M')}{\sigma(\{L_1, \dots, L_n, M_1, \dots, M_m\})}$$

Faktorisierungsregel:

$$\frac{\{L_1, \dots, L_n, L_1', L_2'\}, \sigma(L_1') = \sigma(L_2')}{\sigma(\{L_1, \dots, L_n, L_1'\})}$$

# Spezialfälle

Schnittregel

$$A \vee B, \neg B' \vee C, \sigma(B) = \sigma(B')$$

---

$$\sigma(A \vee C)$$

Modus ponens

$$B, B \rightarrow C$$

---

$$C$$

Indirekter Beweis

$$B, \neg B$$

---

# Unerfüllbarkeitsnachweis

$\text{Res}(\mathbf{K})$  = Menge aller mit Resolution in endlich vielen Schritten aus Klauselmenge  $\mathbf{K}$  ableitbarer Klauseln

$\text{Klauseln}(H)$  = Klauseldarstellung eines Ausdrucks  $H$   
(nicht eindeutig)

Satz:  $H \notin \text{ef}$  gdw.  $\in \text{Res}(\text{Klauseln}(H))$

ist die leere Klausel („Widerspruch“)

# Unerfüllbarkeitsnachweis

Beweisidee: Herbrand-Modelle

- Satz von Herbrand: Falls Klausel erfüllbar, so schon mit Grundtermen („Herbrand-Modell“: Konstante, Funktionen, keine Variablen) erfüllbar.
- Es reicht, alle durch Grundsubstitutionen (Konstante, Funktionen) erzeugbaren aussagenlogischen Formeln untersuchen (abzählbar viele).
- Resolution für abzählbar viele Formeln durchführen. Dabei Unifikation als verzögerte Substitution (lazy evaluation).

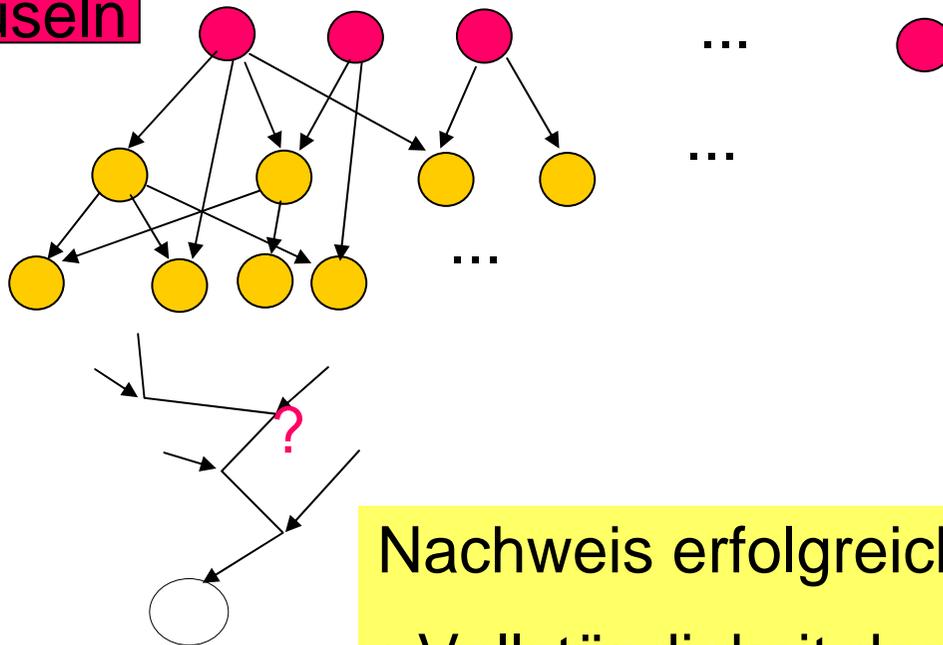
# Unerfüllbarkeitsnachweis

Nachweis

der Unerfüllbarkeit ( $H \notin \text{ef}$ ) eines Ausdrucks  $H$  :

Erfolgreiche Suche in  $\text{Res}(\text{Klauseln}(H))$  nach

**Klauseln**



Nachweis erfolgreich, wenn gefunden wird

- Vollständigkeit des Suchverfahrens?
- i.a. unendlicher Suchraum

# Resolutionsverfahren

## Nachweis von $H \in FI(\mathbf{X})$

Konjunktive Normalform von  $(\wedge \mathbf{X} \wedge \neg H)$  bilden.

Darstellung als (erfüllbarkeitsäquivalente) Klauselmenge

$$KI = \{ \{ L_{ij} \mid j = 1, \dots, m_i \} \mid i = 1, \dots, n \}$$

Suchverfahren:

- Wiederholtes Erweitern der Klauselmenge durch neue Resolventen.
- Abbruch, wenn leere Klausel abgeleitet wurde:  
 $EXIT(H \in FI(\mathbf{X}))$ .
- Wenn keine neuen Klauseln ableitbar:  
 $EXIT(H \notin FI(\mathbf{X}))$ . (i.a. aber unendlicher Suchraum)

# Resolutionsverfahren

Nachweis von  $H \in FI(X)$

Resolutionsverfahren liefert Lösung im Fall der Unerfüllbarkeit in endlich vielen Schritten z.B. bei Breite-Zuerst-Verfahren.

Für erfüllbare Formeln dagegen evtl. kein Resultat (unendliches Resolvieren ohne Erreichen von  $\perp$ ).

# Resolutionsverfahren

i.a. unendlicher Suchraum:

Resolutionsverfahren liefert Lösung im Fall von  $H \in FI(X)$   
(bzw. Unerfüllbarkeit der entsprechenden Klauselmenge)  
in endlich vielen Schritten bei geeignetem Suchverfahren  
(z.B. Breite-Zuerst).

Im Fall von  $H \notin FI(X)$

(bzw. Erfüllbarkeit der entsprechenden Klauselmenge)  
dagegen evtl. kein Resultat  
(unendliches Resolvieren ohne Erreichen von ).

# Beispiel: Formales Ableiten

Voraussetzungen (Axiome):

A1:  $\forall x (\neg R(x,x))$  (Irreflexivität)

A2:  $\forall x \forall y \forall z (R(x,y) \wedge R(y,z) \rightarrow R(x,z))$  (Transitivität)

Behauptung:

H:  $\forall x \forall y (R(x,y) \rightarrow \neg R(y,x))$  (Asymmetrie)

Zu zeigen:

$A1 \wedge A2 \rightarrow H$  ist allgemeingültig

bzw.

$\neg (A1 \wedge A2 \rightarrow H)$  ist unerfüllbar

d.h.

$(A1 \wedge A2 \wedge \neg H)$  ist unerfüllbar

# Beispiel: Formales Ableiten (Klauselform)

$(A1 \wedge A2 \wedge \neg H) =$

$\forall x(\neg R(x,x)) \wedge \forall x \forall y \forall z( R(x,y) \wedge R(y,z) \rightarrow R(x,z) ) \wedge \neg \forall x \forall y( R(x,y) \rightarrow \neg R(y,x) )$

ist semantisch äquivalent zu

$\forall x(\neg R(x,x)) \wedge \forall x \forall y \forall z( R(x,y) \wedge R(y,z) \rightarrow R(x,z) ) \wedge \exists x \exists y \neg ( R(x,y) \rightarrow \neg R(y,x) )$

ist semantisch äquivalent zur pränexen Form

$\forall x \forall u \forall y \forall z \exists v \exists w (\neg R(x,x) \wedge ( R(u,y) \wedge R(y,z) \rightarrow R(u,z) ) \wedge \neg ( R(v,w) \rightarrow \neg R(w,v) ) )$

ist semantisch äquivalent zur pränexen KNF

$\forall x \forall u \forall y \forall z \exists v \exists w (\neg R(x,x) \wedge (\neg R(u,y) \vee \neg R(y,z) \vee R(u,z) ) \wedge R(v,w) \wedge R(w,v) )$

ist erfüllbarkeitsäquivalent zur Skolemform

$\forall x \forall u \forall y \forall z (\neg R(x,x) \wedge (\neg R(u,y) \vee \neg R(y,z) \vee R(u,z) ) \wedge R(f1(x,u,y,z), f2(x,u,y,z))$   
 $\wedge R(f2(x,u,y,z), f1(x,u,y,z)) )$

ist erfüllbarkeitsäquivalent zur Klauselform

$\{ \{ \neg R(x,x) \}, \{ \neg R(u,y), \neg R(y,z), R(u,z) \}, \{ R(f1(x,u,y,z), f2(x,u,y,z)) \},$   
 $\{ R(f2(x,u,y,z), f1(x,u,y,z)) \} \}$

# Beispiel: Formales Ableiten (Klauselform)

Ausgehend von der Umstellung

$$(A1 \wedge A2 \wedge \neg H) = (\neg H \wedge A1 \wedge A2)$$

ergibt sich einfachere Form über

$$\neg \forall x \forall y (R(x,y) \rightarrow \neg R(y,x)) \wedge \forall x (\neg R(x,x)) \wedge \forall x \forall y \forall z (R(x,y) \wedge R(y,z) \rightarrow R(x,z))$$

ist semantisch äquivalent zu

$$\exists x \exists y \neg (R(x,y) \rightarrow \neg R(y,x)) \wedge \forall x (\neg R(x,x)) \wedge \forall x \forall y \forall z (R(x,y) \wedge R(y,z) \rightarrow R(x,z))$$

ist semantisch äquivalent zur pränexen KNF

$$\exists v \exists w (\forall x \forall u \forall y \forall z (R(v,w) \wedge R(w,v) \wedge \neg R(x,x) \wedge (\neg R(u,y) \vee \neg R(y,z) \vee R(u,z))))$$

ist erfüllbarkeitsäquivalent zur Skolemform

$$\forall x \forall u \forall y \forall z (R(c,d) \wedge (R(d,c) \wedge \neg R(x,x) \wedge (\neg R(u,y) \vee \neg R(y,z) \vee R(u,z))))$$

ist erfüllbarkeitsäquivalent zur Klauselform

$$\{ \{ \neg R(x,x) \}, \{ \neg R(u,y), \neg R(y,z), R(u,z) \}, \{ R(c,d) \}, \{ R(d,c) \} \}$$

# Beispiel: Formales Ableiten (Resolution)

KA1:  $\neg R(x,x)$

KA2:  $\neg R(u,y) \vee \neg R(y,z) \vee R(u,z)$

K1:  $R(c,d)$

K2:  $R(d,c)$

K3 = Res(KA1,KA2, $\sigma$ ):  $\neg R(w,y) \vee \neg R(y,w)$   
mit  $\sigma(u) = \sigma(z) = \sigma(x) = w$ ,  $\sigma(y) = y$

K4 = Res(K1,K3, $\sigma$ ):  $\neg R(d,c)$   
mit  $\sigma(w) = c$ ,  $\sigma(y) = d$

K5 = Res(K2,K4, $\sigma$ ):

# Resolutionsverfahren

ist ein Negativer Testkalkül

verwendet

- spezielle Normalformen (Klauseln)
- Resolutionsregel (Unifikation, Resolventen)

widerlegungsvollständig

- wenn  $H$  unerfüllbar, so mit Resolution ableitbar

und widerlegungskorrekt

- wenn mit Resolution ableitbar, so  $H$  unerfüllbar

$H$  unerfüllbar gdw. mit Resolution ableitbar

# Spezielle Resolutionsstrategien

Resolutionismethode ist Grundlage für

Deduktionssysteme, Theorembeweiser, ...

Problem: Kombinatorische Explosion des Suchraums

Effizienzverbesserungen durch

1) Streichen überflüssiger Klauseln, z.B. :

- tautologische Klauseln  $K$ , d.h.  $\{A, \neg A\} \subseteq K$
- subsumierte Klauseln:  $K_1$  wird von  $K_2$  subsumiert,  
falls  $\sigma(K_2) \subseteq K_1$  bei einer geeigneten Substitution  $\sigma$ .

2) Heuristiken für Suchstrategie, Klauselgraphen

Problem: Widerspruchsvollständigkeit gewährleisten.

# Spezielle Resolutionsstrategien

- o Atomformel: *positives Literal*,  
negierte Atomformel: *negatives Literal*.
- o Klausel heißt *negativ*, wenn sie nur negative Literale enthält.
- o Klausel heißt *definit*, falls sie genau ein positives Literal (und evtl. noch negative Literale) enthält.
- o Klausel heißt *HORN-Klausel*, wenn sie höchstens ein positives Literal (und evtl. noch negative Literale) enthält.

Hornklausel:       definit (Prolog-Klauseln)  
                          oder negativ (Prolog-Anfrage)

# Spezielle Resolutionsstrategien

## P-Resolution:

Eine der resolvierenden Klauseln enthält nur positive Literale.

## N-Resolution:

Eine der resolvierenden Klauseln enthält nur negative Literale.

## Lineare Resolution:

Resolution benutzt die im vorigen Schritt erzeugte Resolvente.

## Input-Resolution (Spezialfall der linearen Resolution):

Resolution benutzt die im vorigen Schritt erzeugte Resolvente und eine Klausel der Ausgangsmenge.

## Einheitsresolution:

Resolution benutzt mindestens eine ein-elementige Klausel.

# Spezielle Resolutionsstrategien

P-Resolution, N-Resolution, lineare Resolution  
sind widerlegungsvollständig.

Input-Resolution und Einheitsresolution  
sind widerlegungsvollständig für HORN-Klauseln  
(aber nicht im allgemeinen Fall).

# SLD-Resolution für HORN-Klauseln

S = „Selection Function“

L = lineare Resolution

D = definite Klauseln

- Programm **P** sei eine Menge definiter Klauseln.
- Ein SLD-Widerlegungsbeweis für eine (positive) Ziel-Klausel **G** aus dem Programm **P** ist SLD-Ableitung von  $\neg G$  aus  $P \cup \{\neg G\}$

- Start mit negativer Klausel  $\neg G$  .
- In jedem Schritt wird eine negative mit einer definiten Klausel aus dem Programm **P** resolviert.
- Alle Resolventen sind negativ (Spezialfall der **linearen** Resolution, Input-Resolution, N-Resolution).

# SLD-Resolution für HORN-Klauseln

Jeder Resolutionsschritt der SLD-Resolution benutzt

- eine negative (vorherige Resolvente) und
- eine **definite** Klausel (aus Programm **P** ).

Es sind zwei Entscheidungen zu treffen:

1. Auswahl eines Literals  $\neg L$  der negativen Klausel mittels „**selection** function“ (im Prinzip beliebig: *Und-Verzweigung*).
2. Auswahl einer Klausel mit einem positiven Literal **M**, das mit **L** unifizierbar ist (*Oder-Verzweigung*).

Suche im Und-Oder-Baum, z.B.

- Breite-Zuerst ( - Findet eine existierende Lösung. - ) oder
- Tiefe-Zuerst.

# SLD-Resolution für HORN-Klauseln

$\sigma_i$  sei die im  $i$ -ten Schritt der SLD-Resolution verwendete Substitution (Unifikator).

Dann ist  $\sigma = \sigma_1 * \dots * \sigma_n$  die beim Erfolg nach  $n$  Schritten erzeugte Antwortsubstitution.

Für jede Antwortsubstitution  $\sigma$

eines SLD-Widerlegungsbeweises für  $G$  aus  $P$  gilt:

$$P \models \sigma(G) .$$

Falls  $P \models \sigma(G)$  ,

so existiert ein SLD-Widerlegungsbeweis für  $G$  aus  $P$

mit einer Antwortsubstitution  $\sigma'$  , die allgemeiner als  $\sigma$  ist.

# PROLOG

Logische Programmiersprache.

Algorithmus = Logik + Steuerung

HORN-Klauseln + programmiersprachliche Konstrukte:

- E/A-Funktionen
- meta-logische Funktionen (Programm-Modifikation)
- Eingriff in Suchprozedur (Cut )

Steuerung durch Interpreter mit Auswahlstrategie:

1. links vor rechts
2. oben vor unten

und Suchstrategie:

Tiefe-Zuerst.

# Prolog-Interpreter

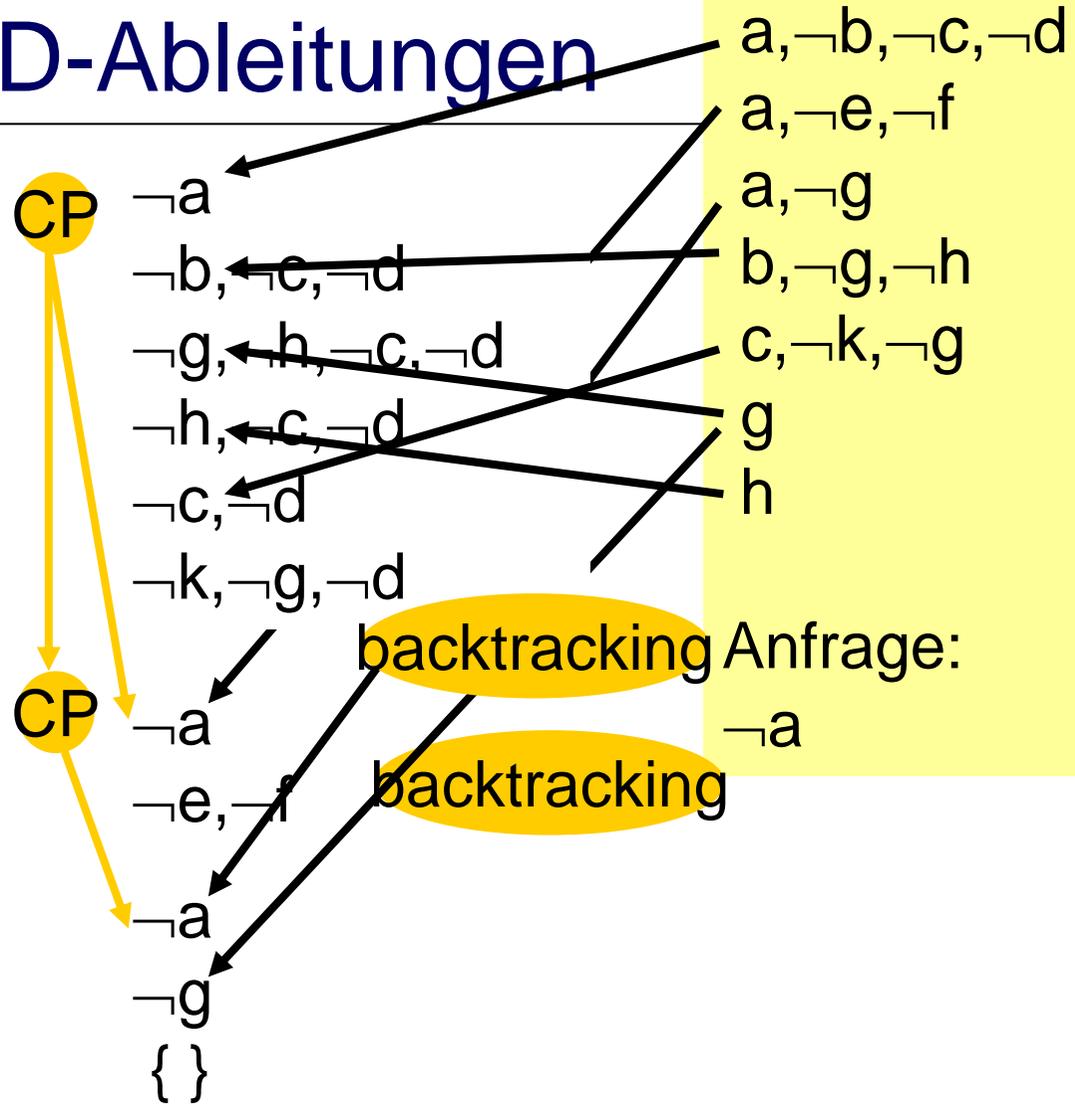
Umsetzung des SLD-Verfahrens als  
Zustandsraumsuche (Tiefe-Zuerst)

Verwendung des Backtracking-Prinzips  
(Organisiert durch Prozedurkeller)

Variablenbindungen durch Unifikation

Optimierungen

# SLD-Ableitungen



$a :- b, c, d.$   
 $a :- e, f.$   
 $a :- g.$   
 $b :- g, h.$   
 $c :- k, g.$   
 $g.$   
 $h.$   
  
 Anfrage:  
 $?-a.$

# Structure Sharing vs. Structure Copying

## Structure Copying

Für jeden Aufruf einer Klausel wird eine Kopie mit Variablenbindungen angelegt

```
erreichbar(X,Y)
    :-nachbar(X,Z),erreichbar(Z,Y).
erreichbar(X,X).
nachbar(berlin,potsdam).
nachbar(berlin,adlershof).

nachbar(potsdam,werder).
nachbar(potsdam,lehnnin)
...
```

```
erreichbar(berlin,Y) :-nachbar(berlin,Z),erreichbar(Z,Y).
nachbar(berlin,potsdam)
erreichbar(potsdam,Y) :-nachbar(potsdam,Z),erreichbar(Z,Y).
nachbar(potsdam,werder)
erreichbar(werder,Y) :-nachbar(werder,Z),erreichbar(Z,Y).
```



# Structure Sharing vs. Structure Copying

## Structure Sharing

Für die Aufruf einer Klausel werden Referenzen auf die Klauselstruktur im Programm angelegt.

Alle Aufrufe der Klausel

- benutzen die Strukturen des Programms.
- besitzen spezielles Segment für Variablenbindungen.

```
erreichbar(X,Y)
    :-nachbar(X,Z),erreichbar(Z,Y).
erreichbar(X,X).
nachbar(berlin,potsdam).
nachbar(berlin,adlershof).

nachbar(potsdam,werder).
nachbar(potsdam,lehnin)
...
```

# Environment

für Argumente einer Klausel werden Speicherbereiche angelegt.

Bindung erfolgt bei Unifikation durch Verweise an Argumente von (in der Regel) älteren Klauseln bzw. an Konstante.

erreichbar(X,Y)  
:-nachbar(X,Z),erreichbar(Z,Y).

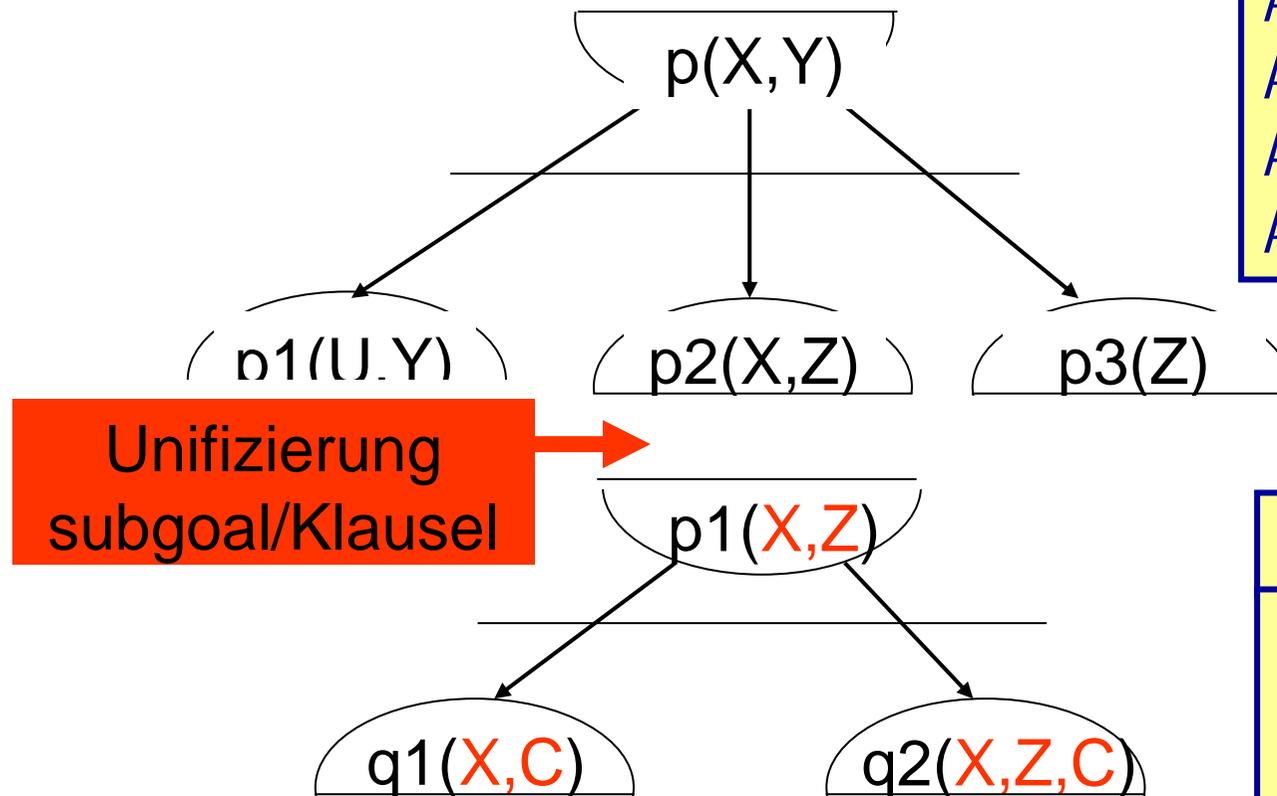
Arg1  
Arg2  
Arg3

erreichbar(X,Y).

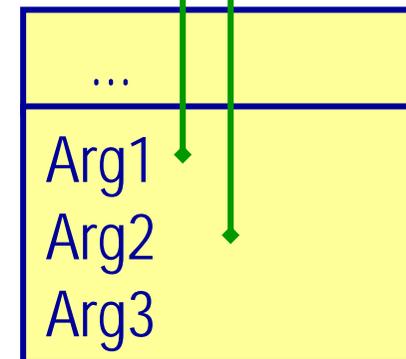
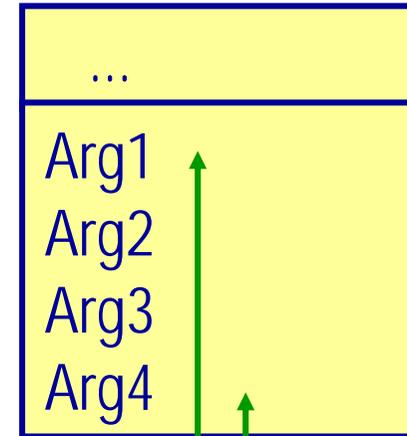
Arg1  
Arg2

# Bindungen

$p(X,Y) :- p1(U,Y), p2(X,Z), p3(Z).$



$p2(A,B):-q1(A,C),q2(A,B,C).$



# Environment

Bindungen führen in ältere Teile des Kellers

Unifikation durch Ausführen des „matches“ zwischen Aufruf einer Klausel (als subgoal) und Kopf einer Klausel

- Dereferenzieren eines Arguments  $Arg_i$  entlang der Bindungen führt zu  $Deref(Arg_i)$   
(kann Variable, Atom oder Struktur sein)
- Unifikation entsprechend Unifikationsregeln für die Dereferenzierten Argumente

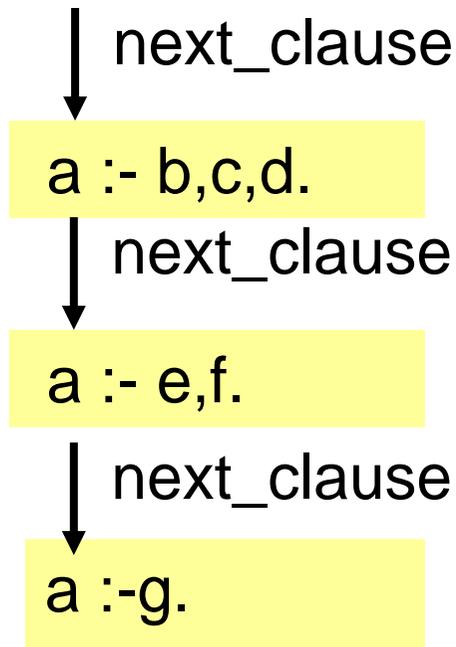
Beim Backtracking entfallen viele Bindungen durch streichen der Segmente

Bindungen, die nicht dadurch entfallen werden im trail protokolliert und beim Backtracking explizit aufgelöst.

# Organisation der Prozeduren

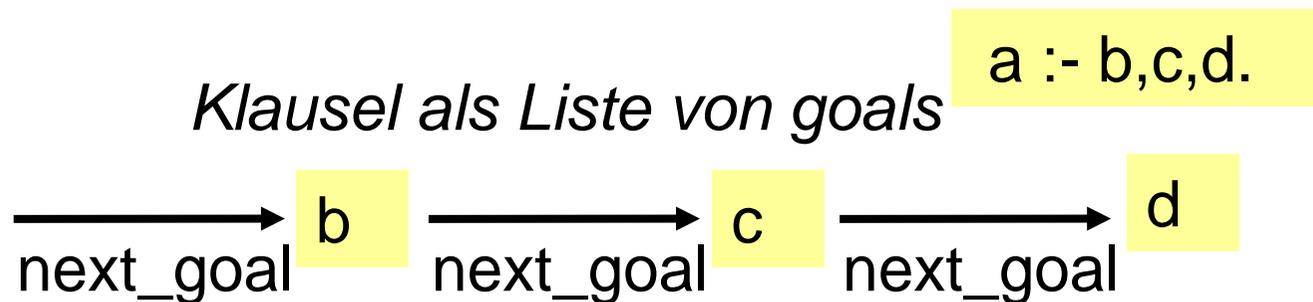
Prozedur a

a :- b,c,d.  
a :- e,f.  
a :- g.

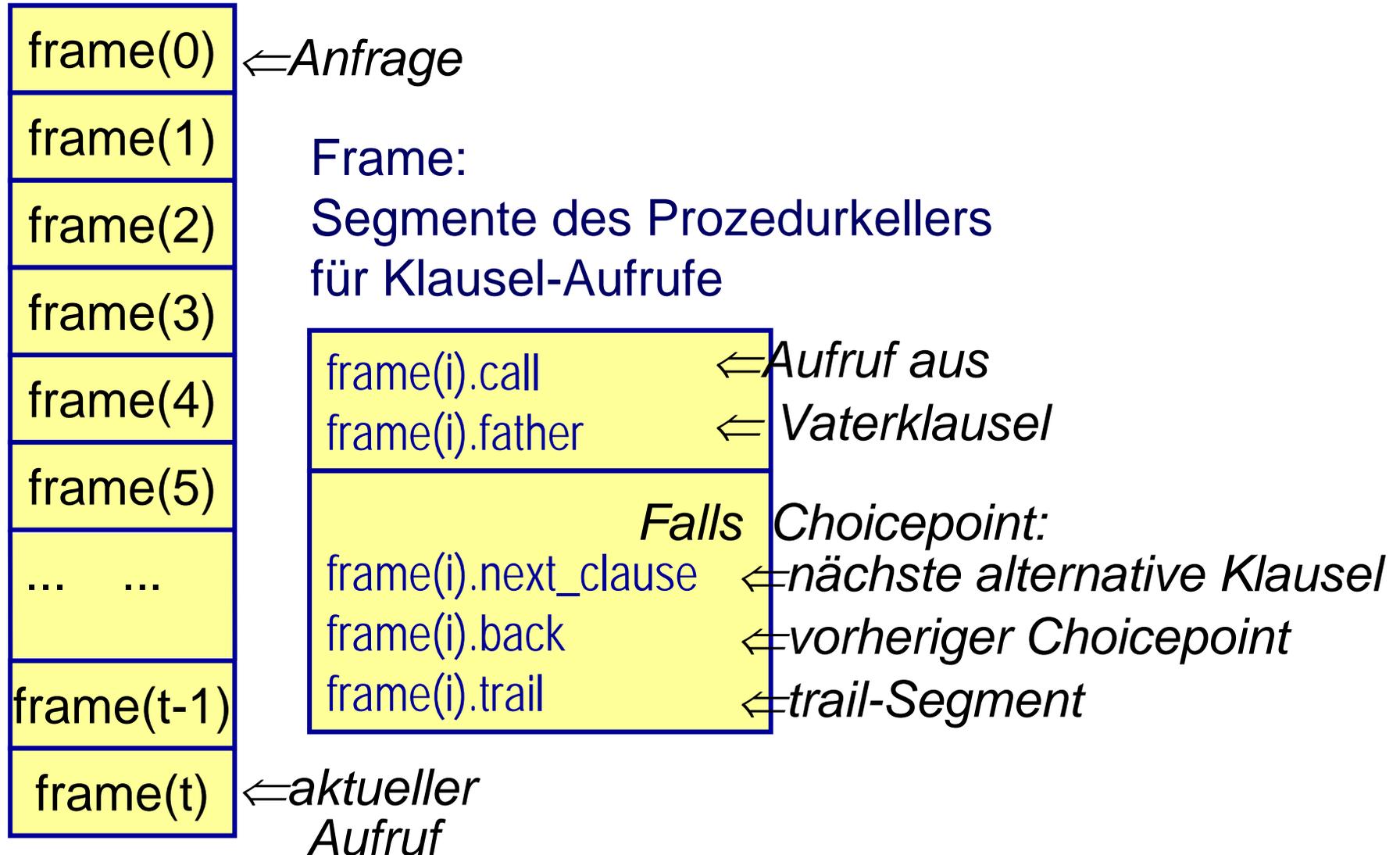


*Prozedur als verkettete Liste der Klauseln*

*Klausel als Liste von goals*



# Frame: Prozedurkeller (local stack)



# Frame

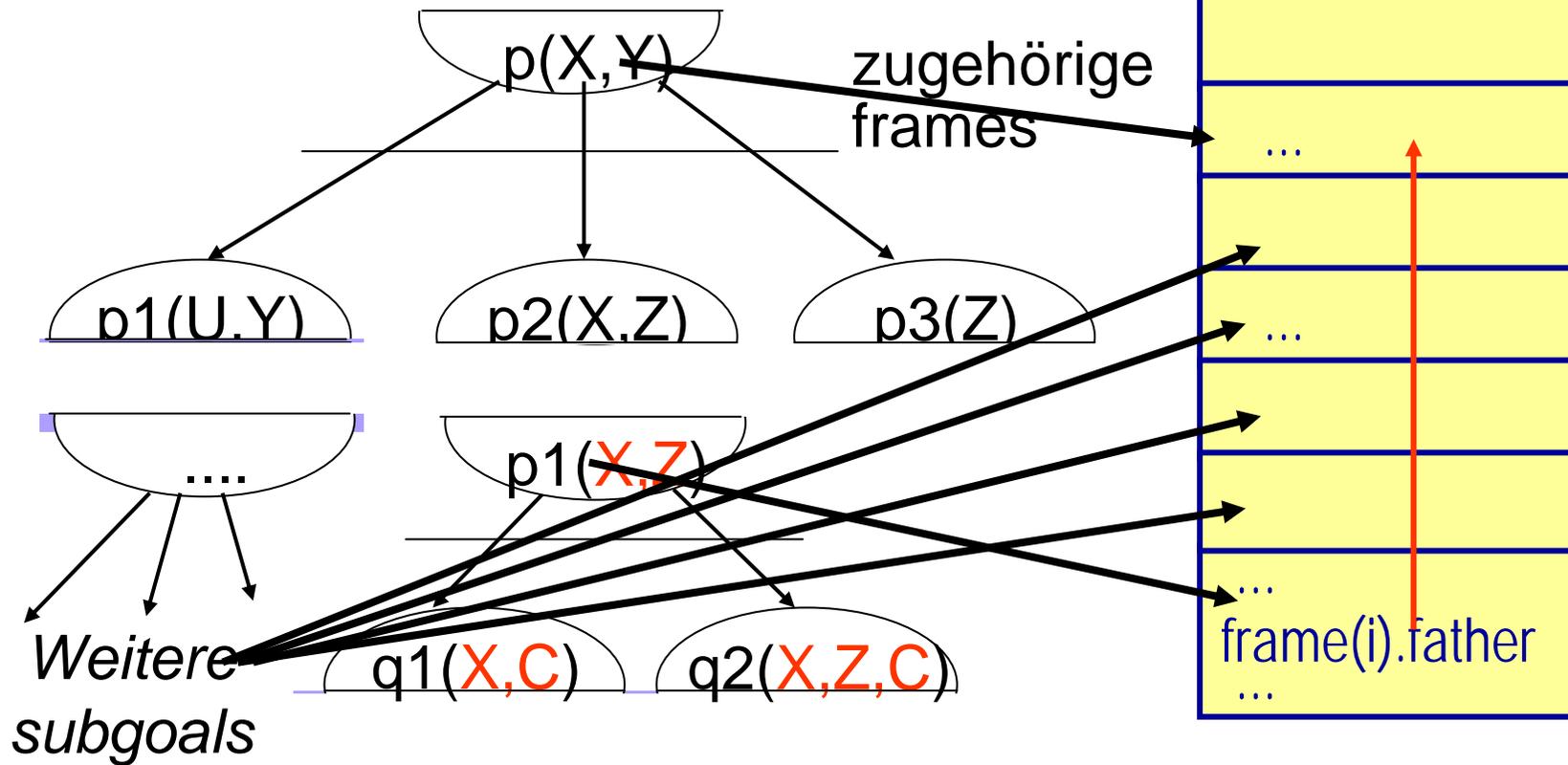
Aufbau bei Klauselaufruf  
während Unifikation („matching“)

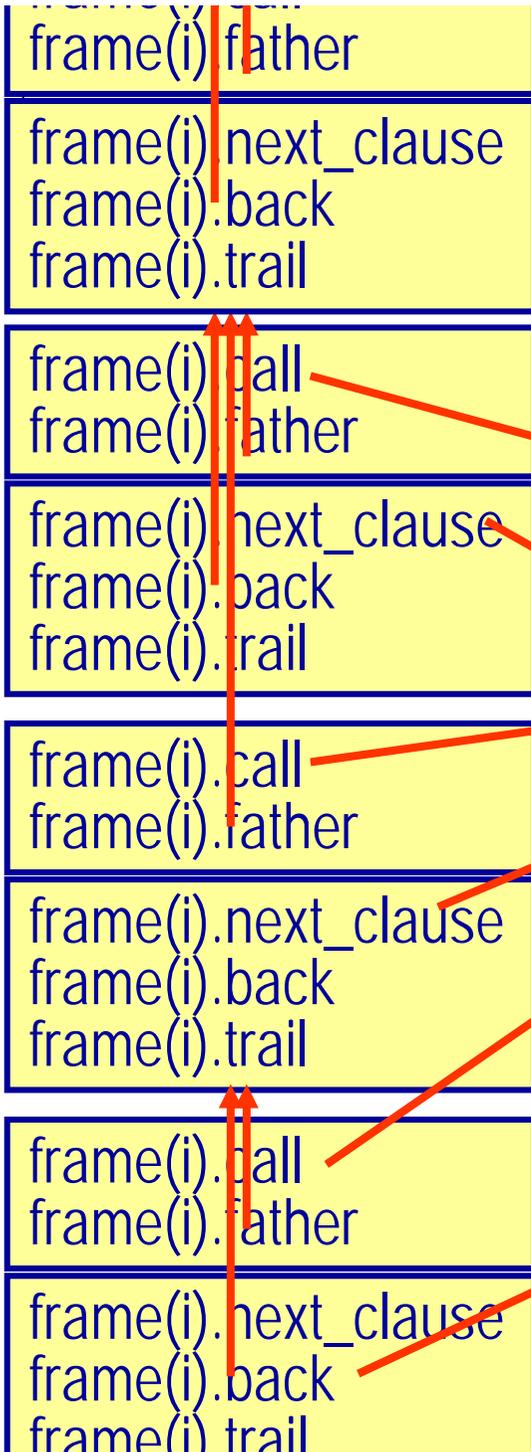
Streichen beim Backtracking  
(alle Segmente oberhalb des  
jüngsten Choice point  
werden gestrichen)

frame(t).call  
frame(t).father  
-----  
frame(t).next\_clause  
frame(t).back  
frame(t).trail

# Zusammenhang von Vaterklausel und goal

`frame(i).father` ist nicht notwendig das unmittelbar davor liegende Segment.





....

# Frame und Environment

Environment ist Zusatz zu Frame

Arg1=berlin  
 Arg2=potsdam

Arg1=potsdam  
 Arg2=  
 Arg3=werder

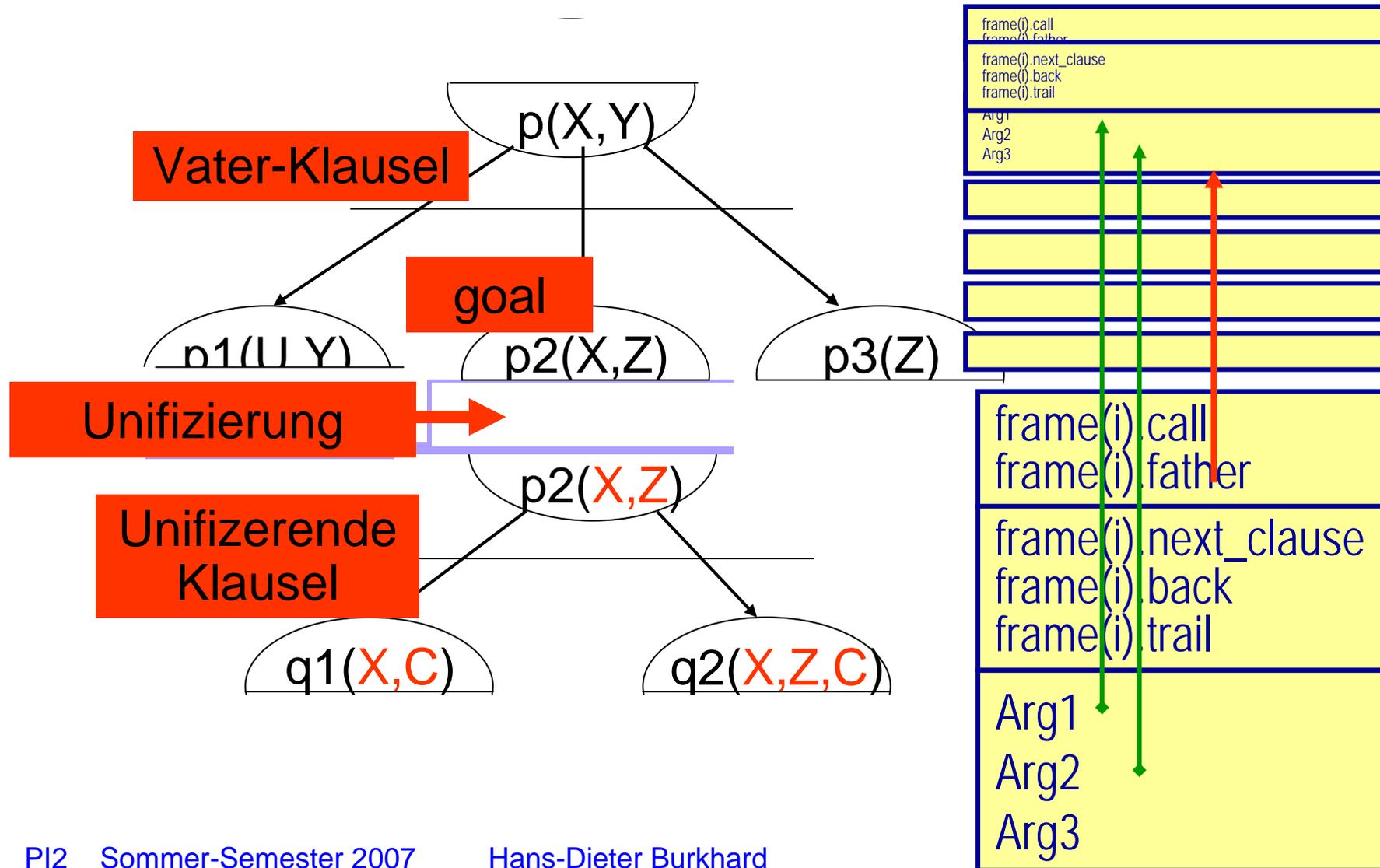
Arg1=berlin  
 Arg2=adlershof

erreichbar(X, 1) :- Nachbar(X, Z), erreichbar(Z, Y).  
 erreichbar(X, X).  
 Nachbar(berlin, potsdam).  
 Nachbar(berlin, adlershof).  
 Nachbar(potsdam, werder).  
 Nachbar(potsdam, lehnin)  
 ...

Unification

„Structure sharing“

# Steuerfluss durch Aufruf eines „goal“ initiiert



# Zustand während Abarbeitung

current\_call

←aktuelles (aufrufendes) goal

current\_frame

←frame der Vaterklausel von goal

current\_clause

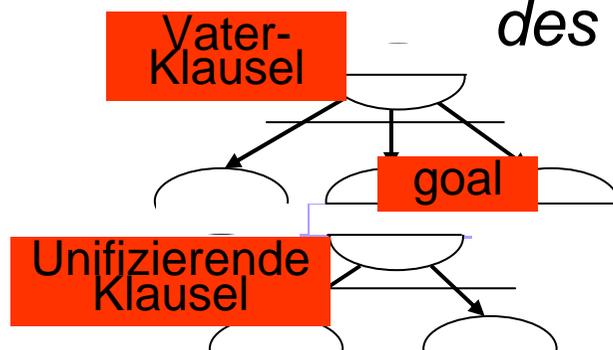
←mit goal unifizierende Klausel

lastback

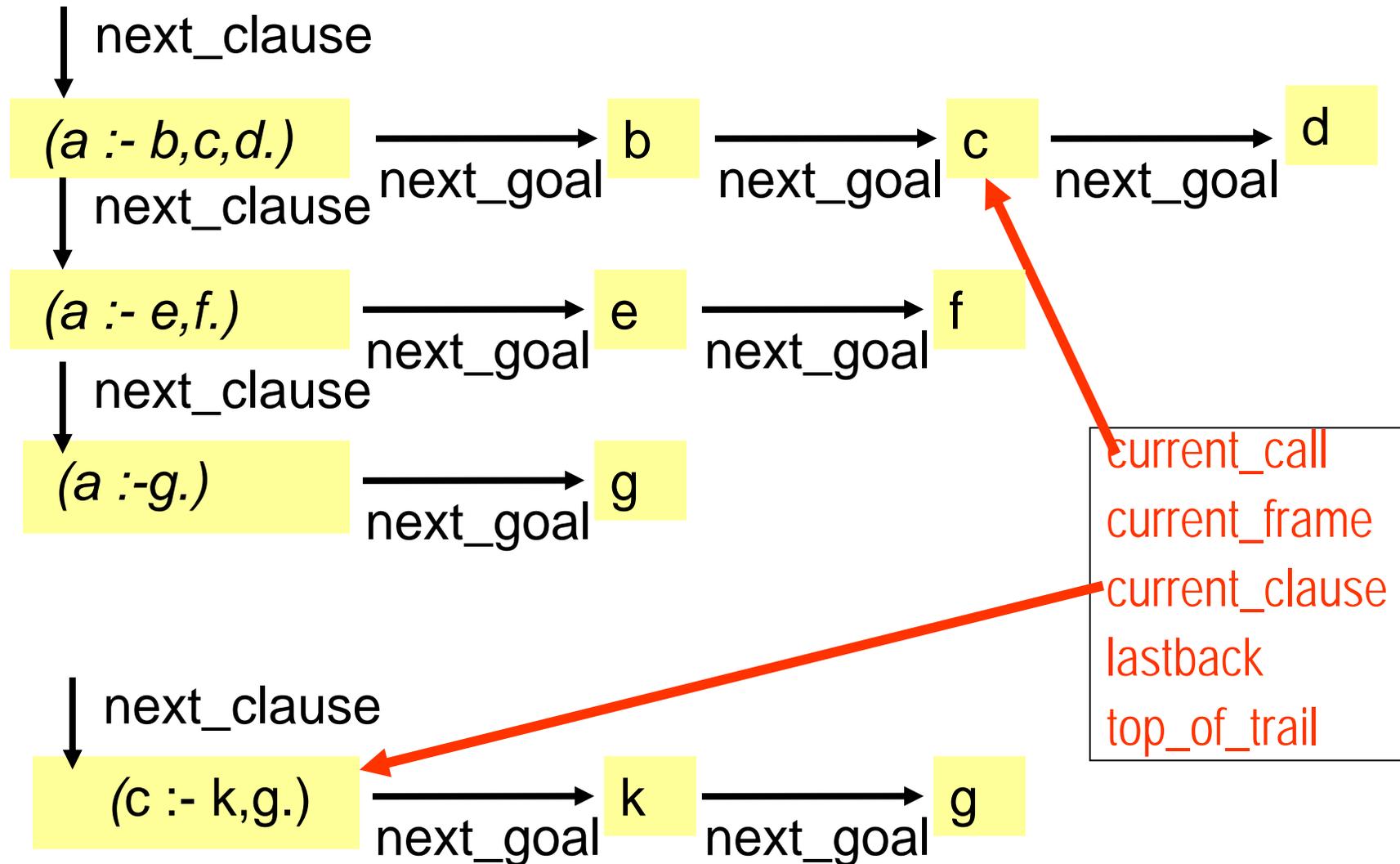
←frame des jüngsten choicepoint

top\_of\_trail

←top des trail-stacks (protokolliert Bindungen, die nicht beim Backtracking durch Kontraktion des frame-stacks gelöst werden können)



# Referenzen auf Programm zur Laufzeit



## 0.Schritt (Aufruf eines goals)

Zustand:

**current\_call**

current\_frame

current\_clause

lastback

top\_of\_trail

Aufrufendes goal referenziert durch **current\_call**

Kandidat zur Unifizierung dieses goals ist erste Klausel der Prozedur bzgl. goal-funktor:

**current\_clause** := Referenz auf diese Klausel

**current\_call**

current\_frame

**current\_clause**

lastback

top\_of\_trail

# 1. Schritt: Frame anlegen

## Frame für Klausel anlegen

`frame(t+1).call := current_call`

`frame(t+1).father := current_frame`

`current_call`  
`current_frame`  
`current_clause`  
`lastback`  
`top_of_trail`

`current_frame := Referenz auf Frame für Klausel`

`current_call`  
`current_frame`  
`current_clause`  
`lastback`  
`top_of_trail`

# 1. Schritt: Erweiterung bei Choice-point

Falls (alternative) Klausel existiert  
d.h. von aktueller Klausel ausgehende  
Referenz `next_clause ≠ NIL` :  
Referenzen für Choice-Point anlegen

`frame(t+1).back:=last_back`

`frame(t+1).next_clause:=next_clause`

`frame(t+1).trail:=top_of_trail`

`last_back := current_frame`  
(Referenz auf Frame für aktuelle Klausel)

`current_call`  
`current_frame`  
`current_clause`  
`lastback`  
`top_of_trail`

`current_call`  
`current_frame`  
`current_clause`  
`lastback`  
`top_of_trail`

## 2. Schritt: Unifikationsversuch

Match des aufrufenden goal (`current_call`)  
mit aktueller Klausel (`current_clause`)

Bindungen von Variablen erfolgen in  
`frame(t+1).father` (environment im Frame für  
Vaterklausel des aufrufenden goals)  
`current_frame` (dazu neu angelegtes environment  
im Frame für aktuelle Klausel)

Soweit Bindungen nicht „rückwärts“ angelegt werden können:  
In trail protokollieren, `top_of_trail` weitersetzen

Bei komplexen Argumenten müssen auch die  
entsprechenden Strukturen angelegt werden.

`current_call`  
`current_frame`  
`current_clause`  
`lastback`  
`top_of_trail`

## Schritt 3a: Falls Unifikation erfolgreich

Nächstes goal bestimmen (für Bearbeitung in frame(t+2) )

`current_call` := `first_call` in body of `current_clause`

(evtl. NIL falls Fakt)

falls `current_call`  $\neq$  NIL

weiter in Schritt 0 (Anlegen von frame(t+2))

`current_call`  
`current_frame`  
`current_clause`  
`lastback`  
`top_of_trail`

## Schritt 3a (erfolgreiche Unifikation, Fortsetzung)

falls `current_call = NIL` (d.h. `current_clause` war ein Fakt):  
Nächstes goal ergibt sich aus offenen subgoals in  
früheren Klauseln

WHILE `current_call = NIL` DO

IF `current_frame = „top_of_frame“` THEN weiter Schritt 4a:ERFOLG

ELSE `current_call := next_goal` in `current_frame.call` („rechter Bruder“)

`current_frame := current_frame.father`

*Fakt bzw. später: Ende der Klausel*

`current_call`  
`current_frame`  
`current_clause`  
`lastback`  
`top_of_trail`

# Schritt 3b: Unifikation nicht erfolgreich

Backtracking:

Alternative Klauseln im jüngsten choicepoint anwenden

Falls `lastback=NIL` :

Weiter bei Schritt 4b (FAILURE)

Falls `lastback ≠ NIL` :

`current_call := lastback.call`  
`current_frame = lastback.father`  
`current_clause:= lastback.clause`  
`lastback:=lastback.back`

Zurücksetzen des Prodezurkellers:  
• Stellt frühere Aufrufsituation her.  
• Löscht Bindungen in jüngeren environments.

Bindungen gemäß `trail` lösen und `trail` zurücksetzen bis `lastback.top_of_trail`

`top_of_trail := lastback.top_of_trail`

`current_call`  
`current_frame`  
`current_clause`  
`lastback`  
`top_of_trail`

## Schritt 4a: ERFOLG

`current_frame = „top_of_frame“`  
(Segment des Aufrufs)

d.h. es gibt keine weiteren unerfüllten subgoals.

Ausgabe:

Bindungen der Variablen in `„top_of_frame“`

bzw. `„yes“`, falls Anfrage ohne Variable

Prozedurkeller enthält i.a. weitere frames (mit choice points) für offene alternative Beweisversuche.

Mit Eingabe `„ ; “` werden diese aktiviert: weiter bei Schritt 3b

## Schritt 4b: MISSERFOLG

lastback=NIL

Es gibt keine alternativen Beweismöglichkeiten für die noch offenen subgoals:

Der Beweisversuch ist fehlgeschlagen.

Ausgabe:

„no“

# Implementierung des Cut

- ! / 0 gelingt stets und löscht Choice-Points für
  - aktuelle Klausel
  - subgoals im Klauselkörper, die vor dem Cut stehen
  - subgoals dieser subgoals usw.

Gefundene Lösung wird „eingefroren“  
Alternativen für Backtracking entfallen

current\_call  
current\_frame  
current\_clause  
lastback  
top\_of\_trail

←*frame des jüngsten choicepoint*

**Muss korrigiert werden**

# Implementierung des Cut

Reduktion der Abarbeitungsschritte 0-3:

- Kein frame für goal „cut“ anlegen
- Keine Unifizierung
- Falls choicepoint bei Vaterklausel:

`lastback:=current_frame.last_back`

Sonst: `lastback:= frame.last_back` für

jüngsten davorliegenden frame mit Choicepoint

- `current_call` weitersetzen
- weiter bei Schritt 3a

`current_call`

`current_frame`

`current_clause`

`lastback`

`top_of_trail`

*←frame des jüngsten choicepoint*

# Interpreter setzt folgende Strategien um

SLD-Resolution

Structure sharing

Backtrack-Konzept für Tiefe-Zuerst-Suche

Optimierung des Prozedurkellers mittels

- Deterministic call optimization
- Last call optimization

# Optimierung des Laufzeitkellers

Bei Beendigung deterministischer Aufrufe  
(DCO = deterministic call optimization)

Bei Aufruf des letzten Goals einer Klausel  
(LCO = last call optimization)

- Speziell für Rekursion an letzter Stelle  
`erreichbar(X,Y):-nachbar(X,Z),erreichbar(Z,Y).`
- Voraussetzung: deterministische Aufrufe

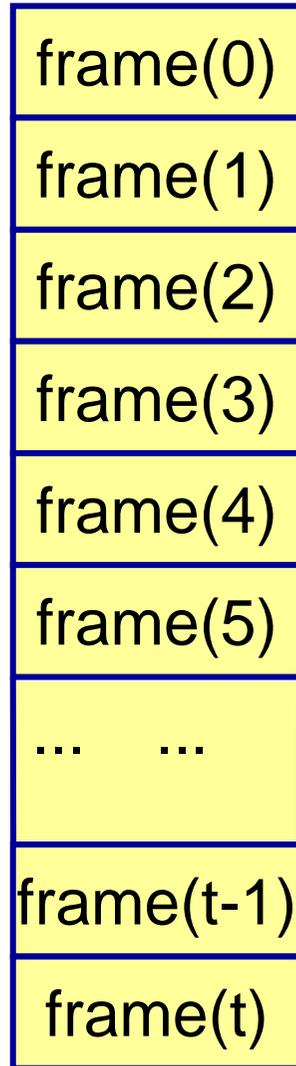
# Optimierung deterministischer Aufrufe

Idee: Frames einsparen, falls nicht mehr benötigt

Prolog-Laufzeitkeller enthält frames für alle Klauseln im aktuellen Beweisbaum für

- Variablenbindungen zwischen Subgoal und Vaterklausel
  - Einsparung möglich, wenn Variablenbindungen an environments älterer Klauseln (am Ende der Dereferenzierungskette) erfolgen
- Information zum Backtracking (alternative Klauseln)
  - Einsparung möglich, wenn kein Backtracking mehr erfolgt:  
„Deterministische Aufruf“

# Deterministischer Aufruf



Ein Aufruf heißt deterministisch, falls nach seiner Abarbeitung der jüngste Choice-Point älter als dieser Aufruf ist.

← *Jüngster choice point*

← *deterministischer Aufruf*

← *frames der subgoals*

*Werden nicht mehr benötigt und können überschrieben werden*

# Ergänzung von Schritt 3a für DCO

WHILE `current_call = NIL` DO

IF `current_frame = „top_of_frame“` THEN weiter Schritt 4a:ERFOLG

ELSE `current_call := next_goal` in `current_frame.call` („rechter Bruder“)

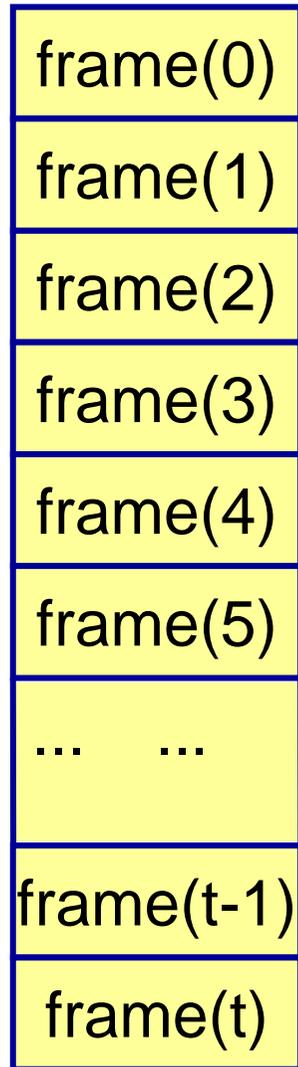
IF `lastback` älter als `current_frame`

THEN frame-Keller freigeben

bis einschließlich `current_frame`

`current_frame := current_frame.father`

# Deterministischer Aufruf



Ein Aufruf heißt deterministisch, falls nach seiner Abarbeitung der jüngste Choice-Point älter als dieser Aufruf ist.

← *Jüngster choice point*

← *Deterministischer Aufruf*

← *frames der subgoals*

Müssen ebenfalls deterministisch sein  
(DCO in tieferen Schichten bereits erfolgt)

# Unterstützung von DCO

- Cut löscht choice-points und macht dadurch Aufrufe deterministisch
- Indexierung der Klauseln nach:
  - Funktor                      Interpreter kann das ausnutzen:
  - erstes Argument           Alternativen (choicepoints)  
   nur bei Unifizierbarkeit  
   bzgl. erstem Argument

Programm kann DCO unterstützen:  
Durch geschickten Einsatz von cut .  
Durch geeignete Wahl des ersten Arguments.

# Optimierung des letzten Subgoal-Aufrufs

Idee für LCO:

Nach Bildung von frame und environment des letzten Subgoals einer Vater-Klausel werden frame und environment der Vater-Klausel nicht mehr benötigt

Voraussetzungen:

- Geeignete Form der Variablenbindungen (wie DCO)
- Aufruf der Vater-Klausel ist deterministisch (jüngster choice point älter als Vaterklausel)

# Implementierung von LCO

frame(0)

frame(1)

frame(2)

frame(3)

frame(4)

frame(5)

Gemeinsam mit DCO implementieren.

← *Jüngster choice point*

← *Deterministischer Aufruf*

← *Aufruf des letzten subgoals*

← *frames der weiteren subgoals bereits mit DCO gelöscht*

# Implementierung von LCO

frame(0)

frame(1)

frame(2)

frame(3)

frame(4)

Gemeinsam mit DCO implementieren.

← *Jüngster choice point*

← *Frame des letzten subgoals*

*überschreibt frame der Vaterklausel*

# Tail-Optimierung

Reduzierung des Speicherbedarfs mittels DCO/LCO:

Rekursiver Aufruf als letztes Teilziel

```
erreichbar(X,Y) :- nachbar(X,Z), erreichbar(Z,Y).
```

Aufrufe deterministisch

- Alternativen ggf. davor

```
erreichbar(X,X).
```

```
erreichbar(X,Y) :- nachbar(X,Z), erreichbar(Z,Y).
```

- evtl. cut geeignet einsetzen

# Fortsetzung Suchverfahren

# Wdh.: Suche in Und-oder-Bäumen

Problemzerlegung

Und-oder-Baum

Lösungsbaum

**Beschränkung auf Bäume!**

# Problemlösung durch Zerlegung

Zerlege ein Problem  $P$  in einzelne Probleme  $P_1, \dots, P_n$

Löse jedes Problem  $P_i$

(als einfaches Problem

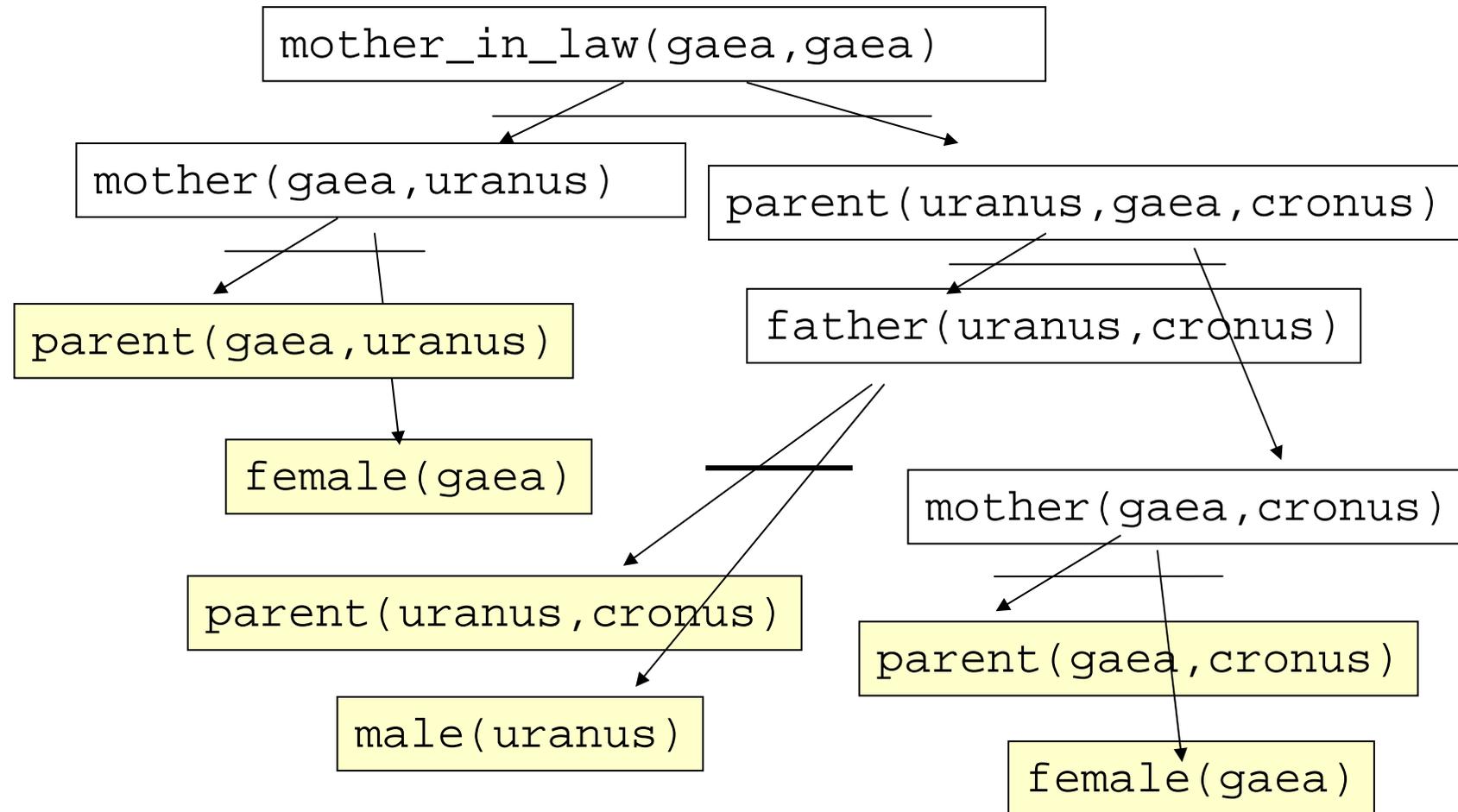
oder durch iterierte Problemzerlegung)

Füge die Lösungen zusammen zu  $P$

Beispiele:

- Ungarischer Würfel
- Kurvendiskussion
- Integralrechnung
- Prolog: Klausel -> Subgoals
- Agenten: Verteiltes Problemlösen

# Beweisbaum (PROLOG)



# Prolog: Klausel als Problemzerlegung

```
goal( $X_1, \dots, X_n$ ) :- subgoal1( $X_1, \dots, X_n$ ) , ..., subgoalm( $X_1, \dots, X_n$ ).
```

```
erreichbar(Start, Ziel, Zeit)  
:- s_bahn(Start, Zwischenziel, Abfahrt, Ankunft, _),  
   erreichbar(Zwischenziel, Ziel, Zeit1),  
   addiereZeit(Zeit1, Ankunft, Abfahrt, Zeit).
```

# Und-Oder-Baum

Ein Und-oder-Baum besteht (abwechselnd) aus

- Knoten mit oder-Verzweigungen und
- Knoten mit und-Verzweigungen

Modell für Problemzerlegungen:

- oder-Verzweigungen für alternative Möglichkeiten zur Problemzerlegung
- und-Verzweigungen für Teilprobleme

Modell für Prolog-Programm:

- oder-Verzweigungen für alternative Klauseln einer Prozedur
- und-Verzweigungen für subgoals einer Klausel

# Und-Oder-Baum

Anfrage

Startknoten („**Wurzel**“) modelliert Ausgangsproblem

Knoten ohne Nachfolger („**Blätter**“) sind unterteilt in

- terminale Knoten („primitive Probleme“)

Fakt

modellieren unmittelbar lösbare Probleme

- nichtterminale Knoten

modellieren nicht zu lösende Probleme

Unerfüllbares  
Goal

(keine unifizierende Klausel)

**Innere Knoten** sind unterteilt in

- Knoten mit und-Verzweigung

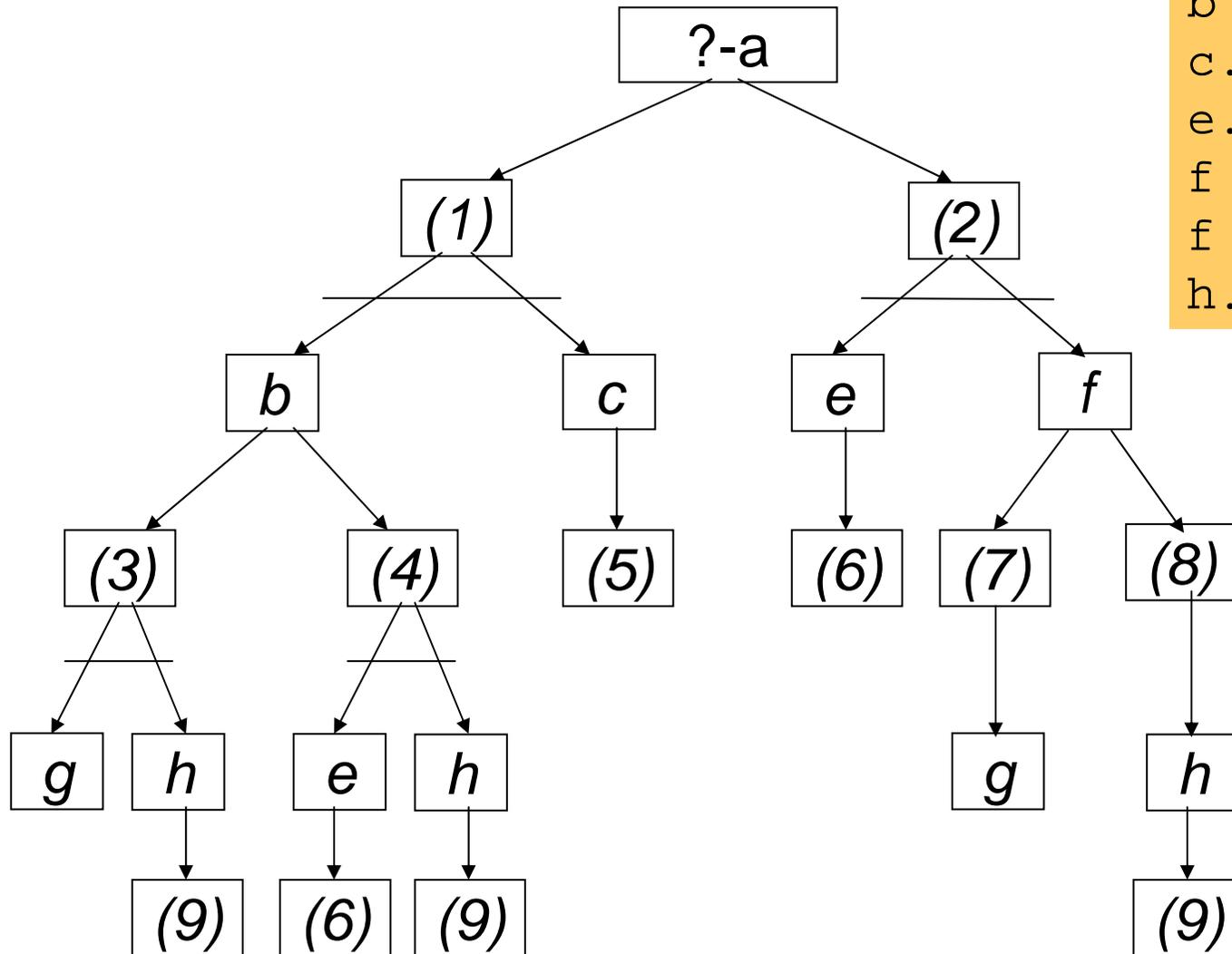
Subgoals einer Klausel

- Knoten mit oder-Verzweigung

Alternative Klauseln

# Und-Oder-Baum

a :- b, c. % (1)  
 a :- e, f. % (2)  
 b :- g, h. % (3)  
 b :- e, h. % (4)  
 c. % (5)  
 e. % (6)  
 f :- g. % (7)  
 f :- e % (8)  
 h. % (9)



# Suche in Spielbäumen

Spielbäume

2-Personen-Nullsummen-Spiele

Minimax-Strategie

Pruning-Verfahren

Heuristische Verfahren

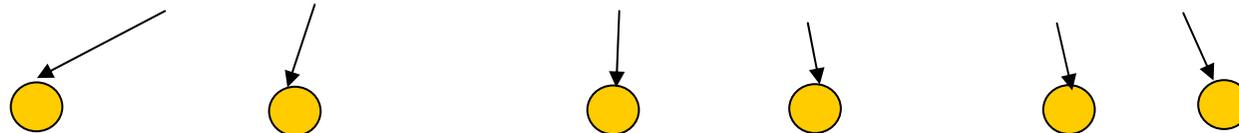
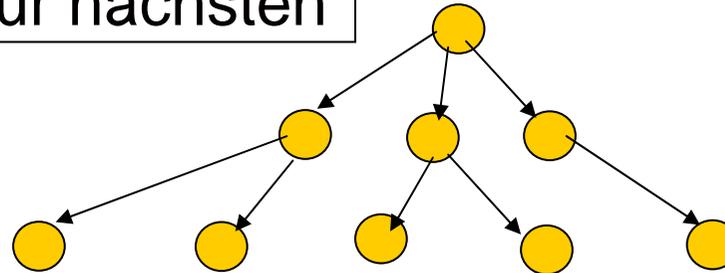
# Spiele mit $n$ Spielern $P_1, \dots, P_n$

Darstellung des Spiels als Spielbaum:

- Knoten:  
mit Spielsituationen markiert
- Kanten:  
Züge von einer Situation zur nächsten

Graph schwierig  
zu verarbeiten

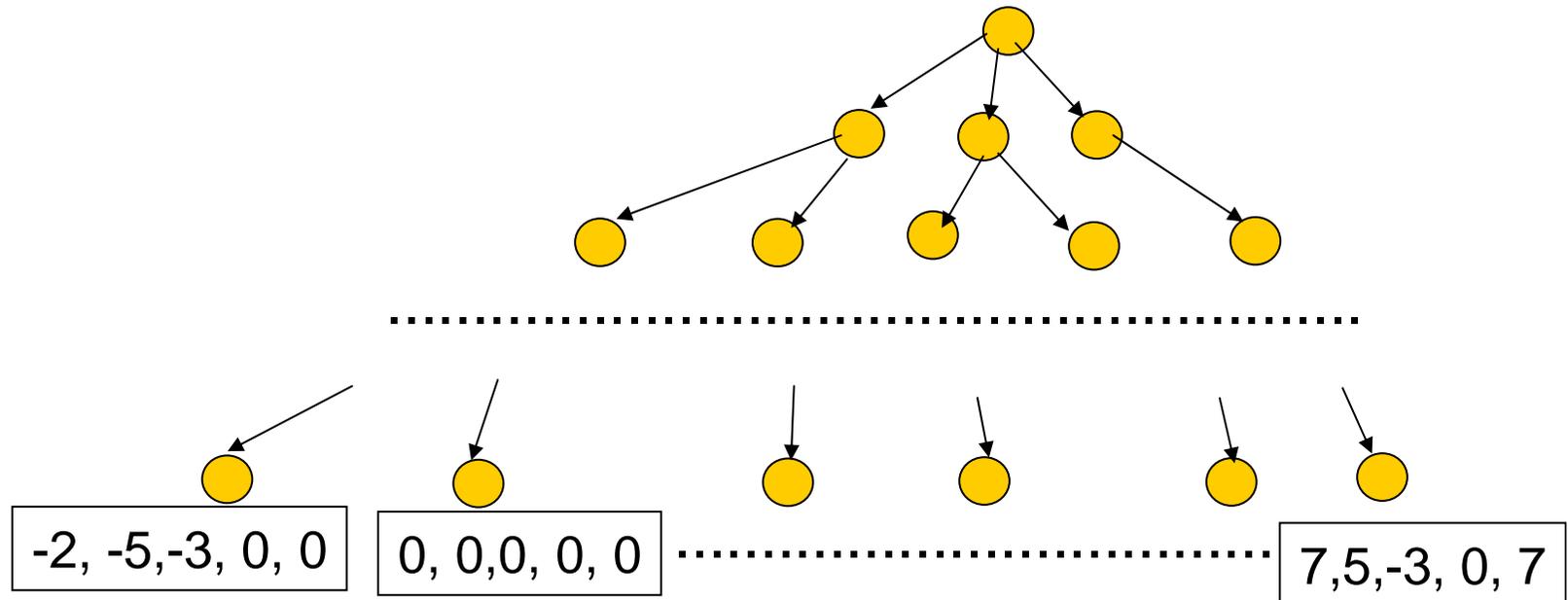
Ggf. gleiche Situation  
an unterschiedlichen  
Knoten



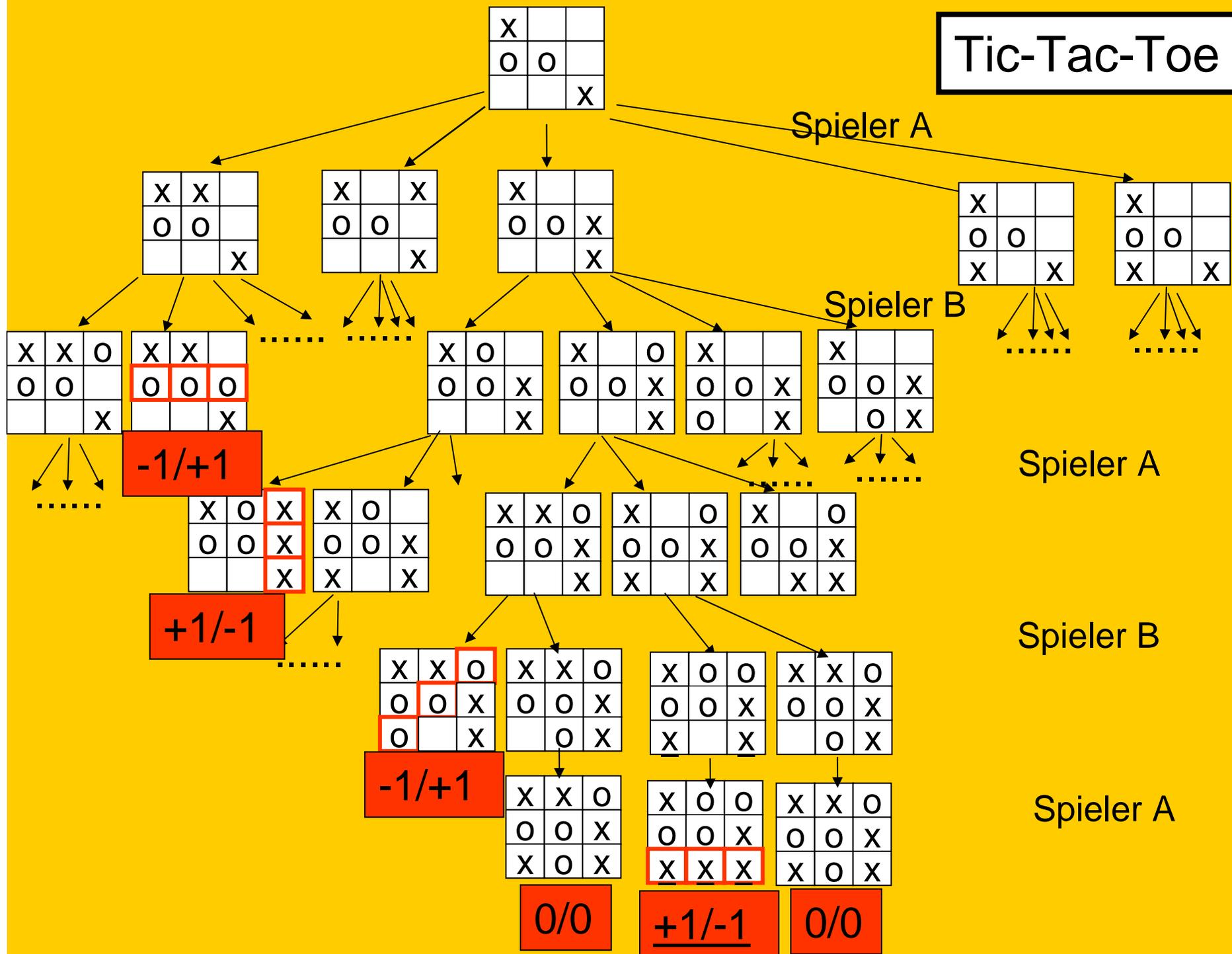
# Spiele mit $n$ Spielern $P_1, \dots, P_n$

–Endknoten mit Bewertung für jeden Spieler markiert

- Positive Zahl: Gewinn
- Negative Zahl: Verlust



# Tic-Tac-Toe



# Schach

Durchschnittlich 30 Zugvarianten in jeder Situation

1. eigener Zug: 30 Nachfolgeknoten

1. gegnerischer Zug:  $30^2 = 900$  Nachfolgeknoten

2. eigener Zug:  $30^3 = 27000$  Nachfolgeknoten

2. gegnerischer Zug:  $30^4 = 810000$  Nachfolgeknoten

...

5. gegnerischer Zug:  $30^{10} \sim 6 \cdot 10^{14}$  Nachfolgeknoten

...

10. gegnerischer Zug:  $30^{20} \sim 3,5 \cdot 10^{29}$  Nachfolgeknoten

...



# Weitere Spieltypen

Spiel mit unvollständiger Information: Skat, Poker,...

Eigene Unsicherheit vermindern  
Gegnerische Unsicherheit erhöhen

Emotionen modellieren  
Emotionen beeinflussen

Spiel mit Zufallseinfluss: Monopoly, ...  
(Würfel als „weiterer Spieler“)

Nullsummenspiel: **Gewinne = –Verluste**

$\pi_i$  : Spielstrategie (policy) des Spielers  $P_i$

– Vorgabe eines Zuges für jede Situation

$\pi_i$  : Situationen  $\rightarrow$  Spielzüge des Spielers  $P_i$

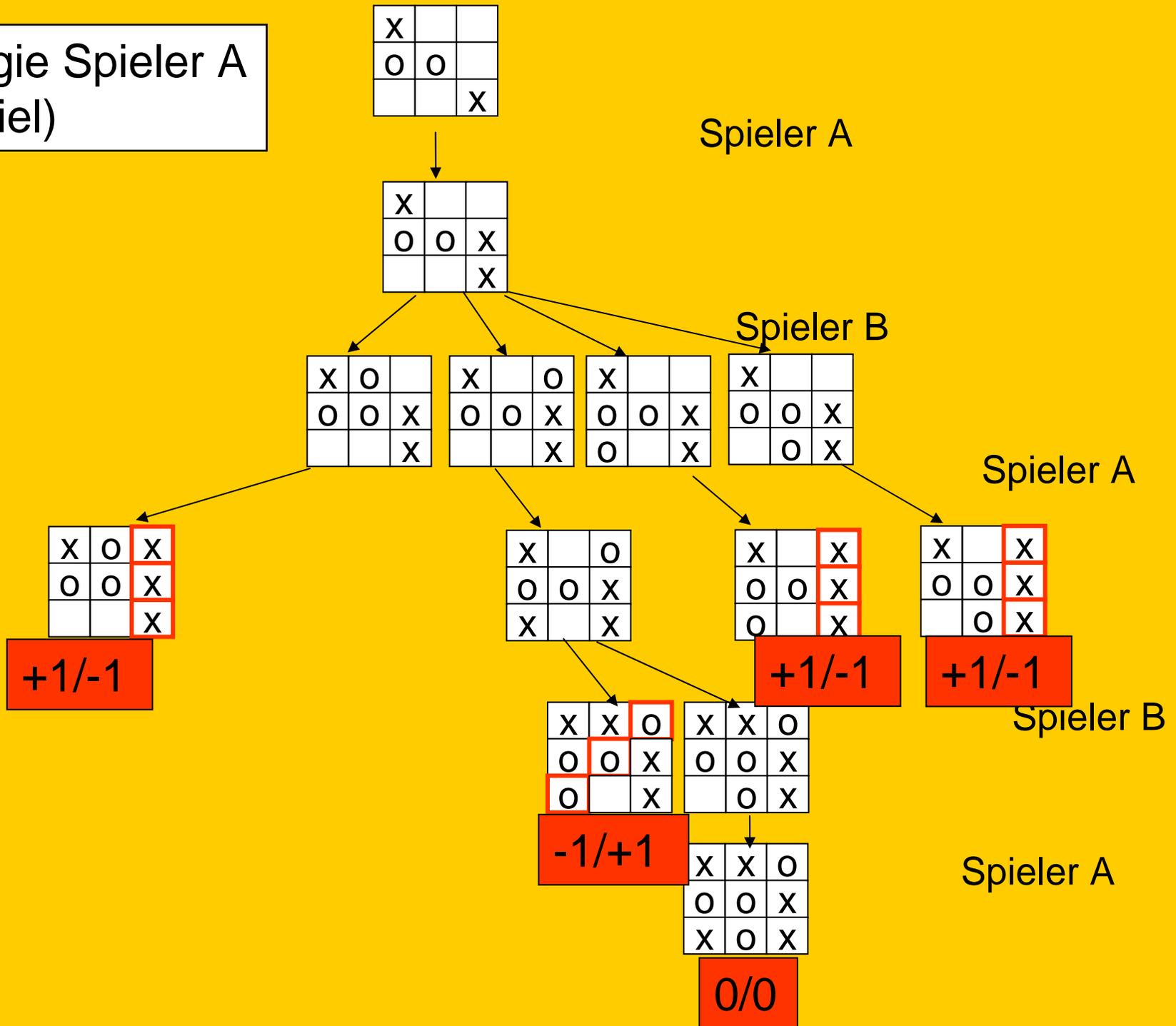
– Entspricht einem Teilbaum des Spielbaums

- 1 Nachfolger für den eigenen Zug gemäß Strategie
- $k$  Nachfolger für  $k$  mögliche Züge anderer Spieler

– Spielstrategien  $\pi_1, \dots, \pi_n$  aller Spieler ergeben einen Weg im Baum zu einem Endzustand



Strategie Spieler A  
(Beispiel)



Zugfolge:  
Strategie Spieler A  
Strategie Spieler B  
(Beispiel)

X		
O	O	
		X

Spieler A

X		
O	O	X
		X

Spieler B

X		O
O	O	X
		X

Spieler A

X		O
O	O	X
X		X

Spieler B

X	X	O
O	O	X
O		X

-1/+1

# Gewinn/Verlust

$G_i(\pi_1, \dots, \pi_n)$  :

Gewinn/Verlust des Spielers  $P_i$

wenn jeweils Spieler  $P_k$  die Spielstrategie  $\pi_k$  verwendet

Bewertung für alle Spieler als Vektor:

$[G_1(\pi_1, \dots, \pi_n), G_2(\pi_1, \dots, \pi_n), \dots, G_n(\pi_1, \dots, \pi_n)]$

Gesamtheit der Bewertungen als n-dimensionale Matrix

Ausgangspunkt

- für Festlegung der eigenen Strategie (Gewinn maximieren)
- für Verhandlungen über Koalitionen

(Problem: stabile Koalitionen)

# Gefangenendilemma

Strategien: „leugnen“ oder „gestehen“

Resultatsmatrix

		Spieler 2	
		gestehen	leugnen
Spieler 1	gestehen	[5,5]	[0,10]
	leugnen	[10,0]	[3,3]

# Modell für Koordination

- Koalitionsbildung
- Verhandlungen etc.
- einschließlich Kooperation (Koalitionen)  
z.B. Verhandlung über Strategie-Wahl  $\pi_1, \dots, \pi_n$  gemäß erwarteten Gewinnen  $[G_1(\pi_1, \dots, \pi_n), \dots, G_n(\pi_1, \dots, \pi_n)]$
- und Konflikt (Gegnerschaft)
- Ziele:
  - (Individuellen/Globalen) Gewinn optimieren

Probleme:  
Welche Werte optimieren?

# Modelle für Koordination

- Nash-Gleichgewicht:

Ein einzelner Spieler kann sich nicht verbessern, wenn er eine andere Strategie wählt (insbesondere ist individuelles Betrügen sinnlos).

- Pareto-Optimal:

Bei jeder anderen Wahl der Strategiemenge schneidet wenigstens ein Spieler schlechter ab (insbesondere kann kein Spieler besser abschneiden, ohne dass ein anderer schlechter abschneidet).

- Global-Optimal:

Summe über alle Gewinne optimal.

# Probabilistische Modelle

Wahrscheinlichkeiten für

- Spielzustand (bei unvollst. Information)
- Zufallseinflüsse (Würfel)
- Strategien (Eigene/Gegnerische Züge)

Ergebnis als Erwartungswert

Hier nicht weiter verfolgen

- Spieltheorie
- Optimierung
- BWL

# Spielstrategien entwickeln

Im weiteren beschränken:

- 2-Personen-Nullsummenspiele
  - 2 konkurrierende Spieler A und B
  - Spieler ziehen abwechselnd
  - Gewinn(A) + Verlust(B) = 0  
Angabe für Spieler A ausreichend
- Volle Information der Spieler
- Ohne Zufall
- Deterministische Strategien

# Spielbaum für diese Spiele

Darstellung analog zu Und-Oder-Baum:

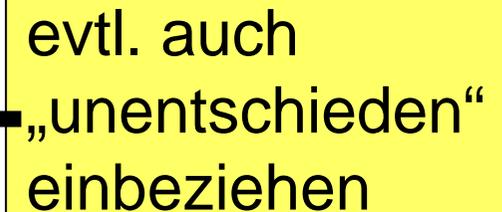
- A kann Zug wählen: „Oder-Verzweigung“
- A muss auf jeden Zug von B reagieren: „Und-Verzweigung“

Bei Spielen mit Werten 1, -1 (Gewinn, Verlust)

volle Analogie zu Problemzerlegung:

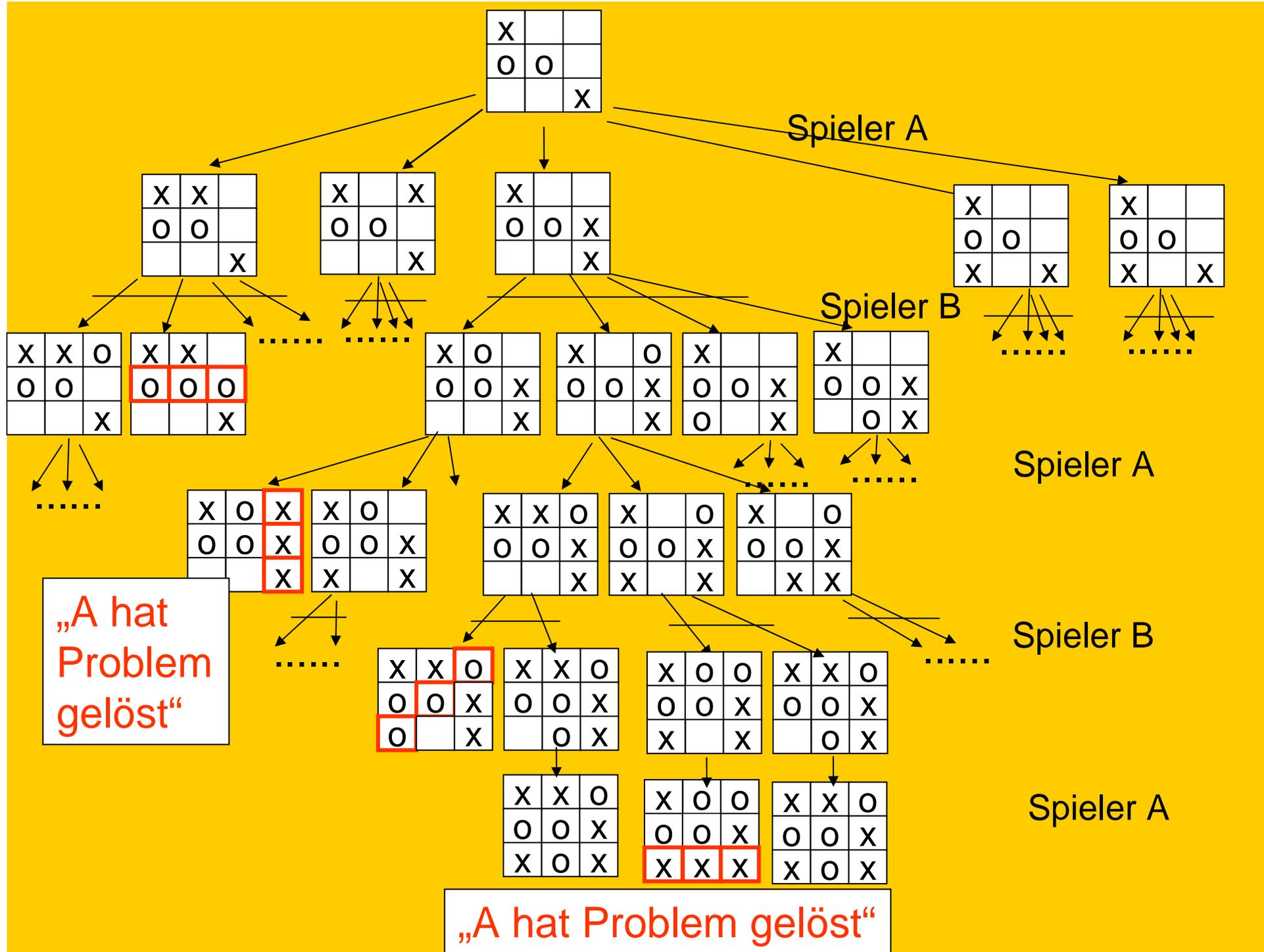
- lösbare Knoten: A gewinnt
- unlösbare Knoten: A verliert

evtl. auch  
„unentschieden“  
einbeziehen



Lösungsbaum liefert Gewinn-Strategie:

- A wählt jeweils Zug zu lösbarem Knoten,
- B muß dann ebenfalls zu lösbarem Knoten ziehen.



# Optimalitätsannahme

Annahme: Beide Spieler spielen optimal

Mit Strategie  $\pi_A$  durch Spieler A erreichbarer Wert:

$$G(\pi_A) := \text{Min}\{ G(\pi_A, \pi_B) \mid \pi_B \text{ Strategie für B} \}$$

Im Spiel durch Spieler A erreichbarer Wert:

$$G_A := \text{Max}\{ G(\pi_A) \mid \pi_A \text{ Strategie für A} \}$$

Spieler A ist *Maximierer* (seines Gewinns)  
Spieler B ist *Minimierer* (des Gewinns für A)

Optimale Strategie für Spieler A:  $\pi_A^*$  mit  $G(\pi_A^*) = G_A$

Spieler A besitzt Gewinnstrategie,  
falls  $G_A$  maximal möglichen Wert annimmt

# Problemstellungen

- Besitzt Spieler  $A$  eine Gewinnstrategie?
- Konstruiere ggf. Gewinnstrategie für  $A$
- Konstruiere optimale Strategie  $\pi_A^*$

# Gewinnstrategien existieren für

Wolf und Schafe (Schafe gewinnen)

Nim-Spiel (abhängig von Startsituation gewinnt A oder B)

Baumspiel (1. Spieler gewinnt immer)

## **Satz:**

Jedes Spiel mit endlicher Baumstruktur  
und nur Gewinn/Verlust  
besitzt entweder eine Gewinnstrategie für A  
oder eine Gewinnstrategie für B

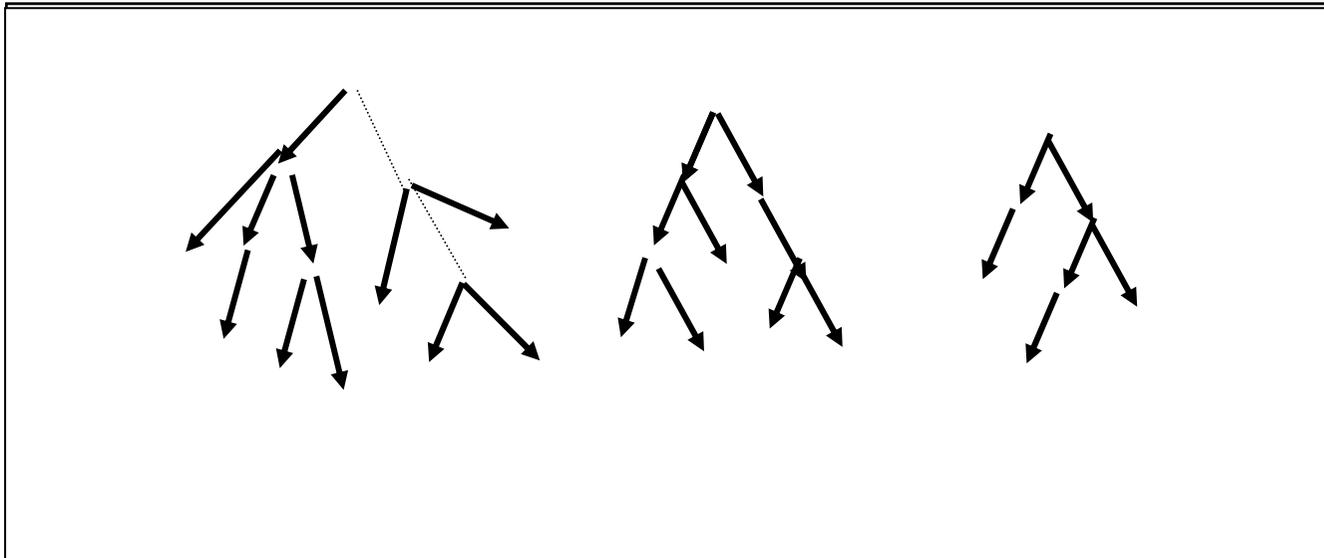
# Baumspiel

Situationen: Menge von Bäumen

Start: Ein einziger Baum

Zug: Streiche einen Knoten und alle seine Vorgänger in einem Baum (übrig bleiben Teilbäume)

Gewinn: Wer letzten Baum streicht.



# Wert von Spielsituationen

Welchen Zug soll Spieler als nächstes wählen?

Wert  $G_A(s)$  einer Spielsituation  $s$  für Spieler  $A$

$G_A(s) \rightarrow$  Gewinne

$G_A(s) :=$  maximaler Wert, den Spieler  $A$  von dort aus mit seiner optimalen Strategie  $\pi_A^*$  erreichen kann

Aus  $G_A$  kann umgekehrt  $\pi_A^*$  konstruiert werden:

In Situation  $s$  wähle Zug

zu einer Folgesituation  $s'$

mit optimaler Bewertung  $G_A(s')$

# Ermitteln der Werte von Spielsituationen

Credit-Assignment-Problem:

Wert einer Situation (bzw. eines Spielzugs) ist erst am Spielende bekannt

Immerhin: Iterative Abhängigkeit der Werte

Wenn A in s zieht:

$$G_A(s) = \text{Max} \{G_A(s') \mid s' \text{ Nachfolgesituation von } s\}$$

Wenn B in s zieht:

$$G_A(s) = \text{Min} \{G_A(s') \mid s' \text{ Nachfolgesituation von } s\}$$

Bei bekanntem Spielbaum:  
Bottom-Up-Konstruktion der  
Werte im Spielbaum

Minimax-Verfahren

# Lernen der Werte von Spielsituationen

Bei unbekanntem Spielbaum:

„Reinforcement-Lernen“

- Exploration  
(Erkunden von Möglichkeiten, d.h. Spielzüge ausprobieren)
- Sukzessives Verbessern der Bewertungen

# Minimax-Verfahren

Voraussetzungen:

- Endlicher Spielbaum
- Endknoten mit Resultaten für Spieler A markiert

(1) Falls Startknoten markiert:

Exit: Wert der optimalen Strategie  $\pi_A^* = \text{Wert}(\text{Startknoten})$

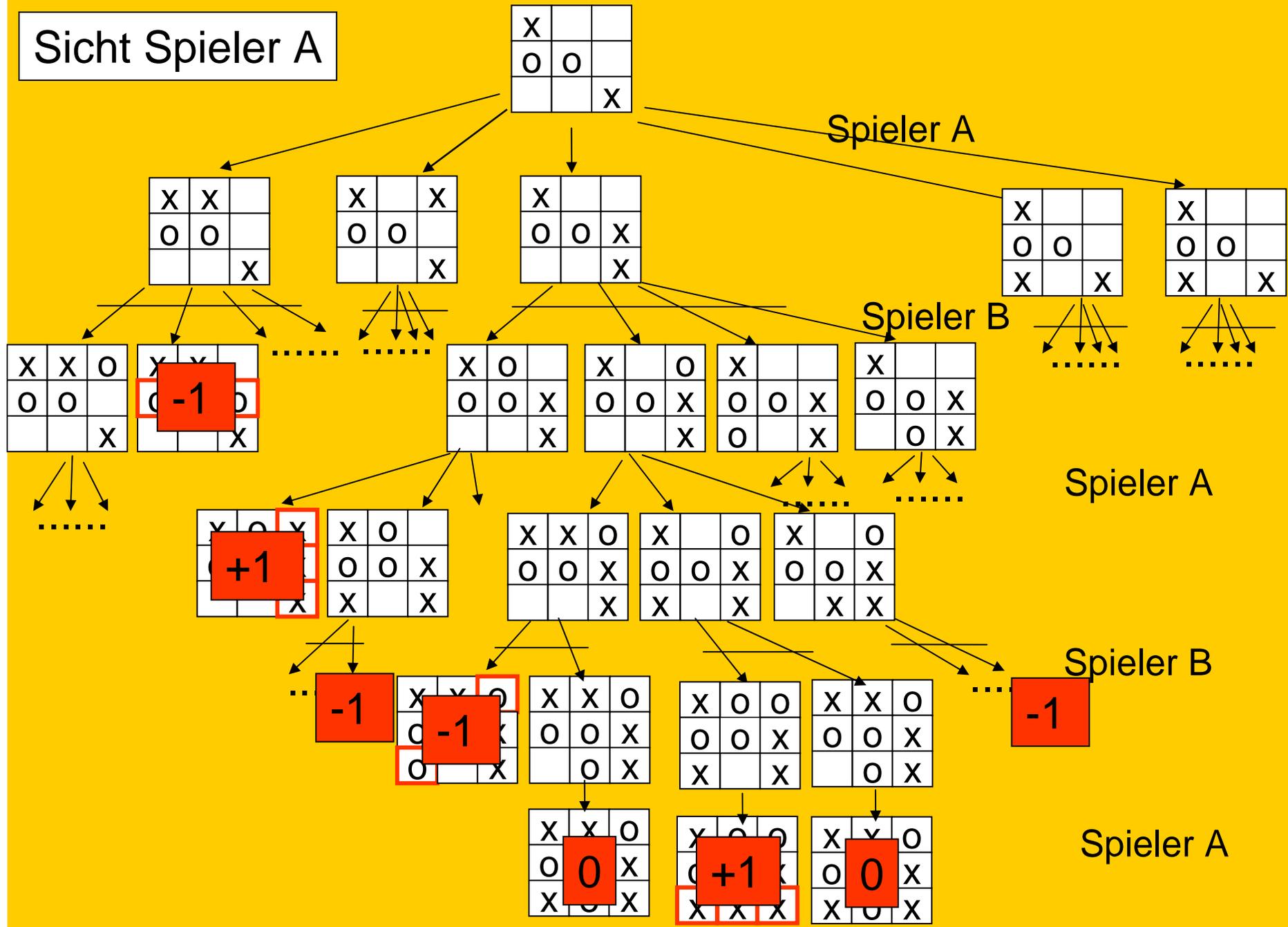
(2) Wähle unmarkierten Knoten  $k$ , dessen Nachfolger markiert sind

Wenn A in  $k$  zieht:  $\text{Wert}(k) := \text{Max}\{\text{Wert}(k') \mid k' \text{ Nachfolger von } k\}$

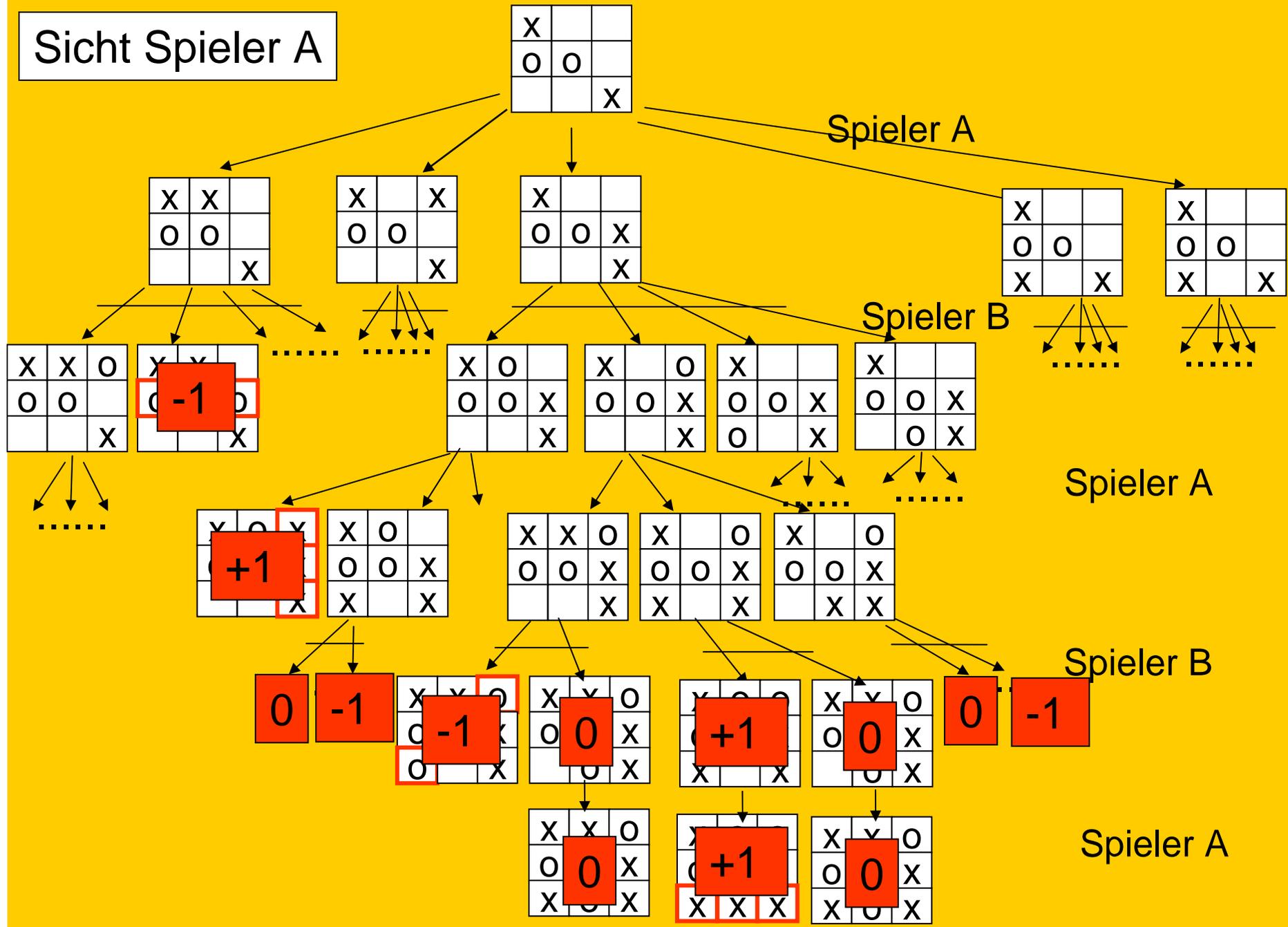
Wenn B in  $k$  zieht:  $\text{Wert}(k) := \text{Min}\{\text{Wert}(k') \mid k' \text{ Nachfolger von } k\}$

Weiter bei (1).

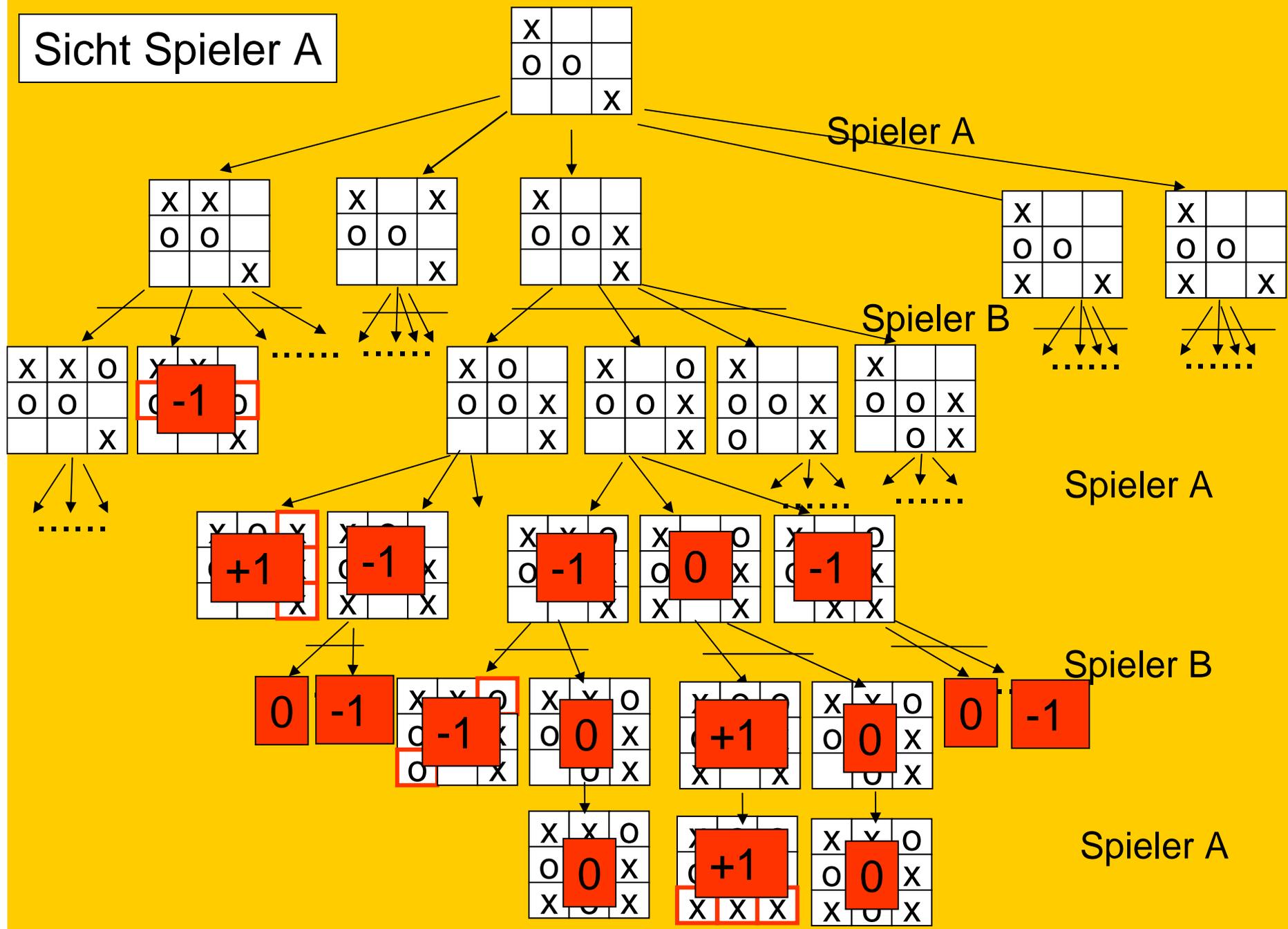
# Sicht Spieler A



# Sicht Spieler A



# Sicht Spieler A





Sicht Spieler A

X		
O	O	
		X

Spieler A

X	X	
O	-1	
		X

X		X
O	-1	
		X

X		
O	0	X
		X

X		
O	-1	
X		X

X		
O	-1	
X		X

Spieler B

X	X	O
O	-1	
		X

X	X	O
O	-1	O
		X

X	O	
O	+1	
		X

X		O
O	0	
		X

X	O	O
O	+1	
		X

X		
O	+1	
	O	X

Spieler A

X	O	X
O	+1	
		X

X	X	
O	-1	
X		X

X	X	O
O	-1	
		X

X		O
O	0	
X		X

X	O	O
O	-1	
		X

Spieler B

0	-1
---	----

X	X	O
O	-1	
O		X

X	X	O
O	0	
	O	X

X	O	O
O	+1	
X		X

X	X	O
O	0	
	O	X

0	-1
---	----

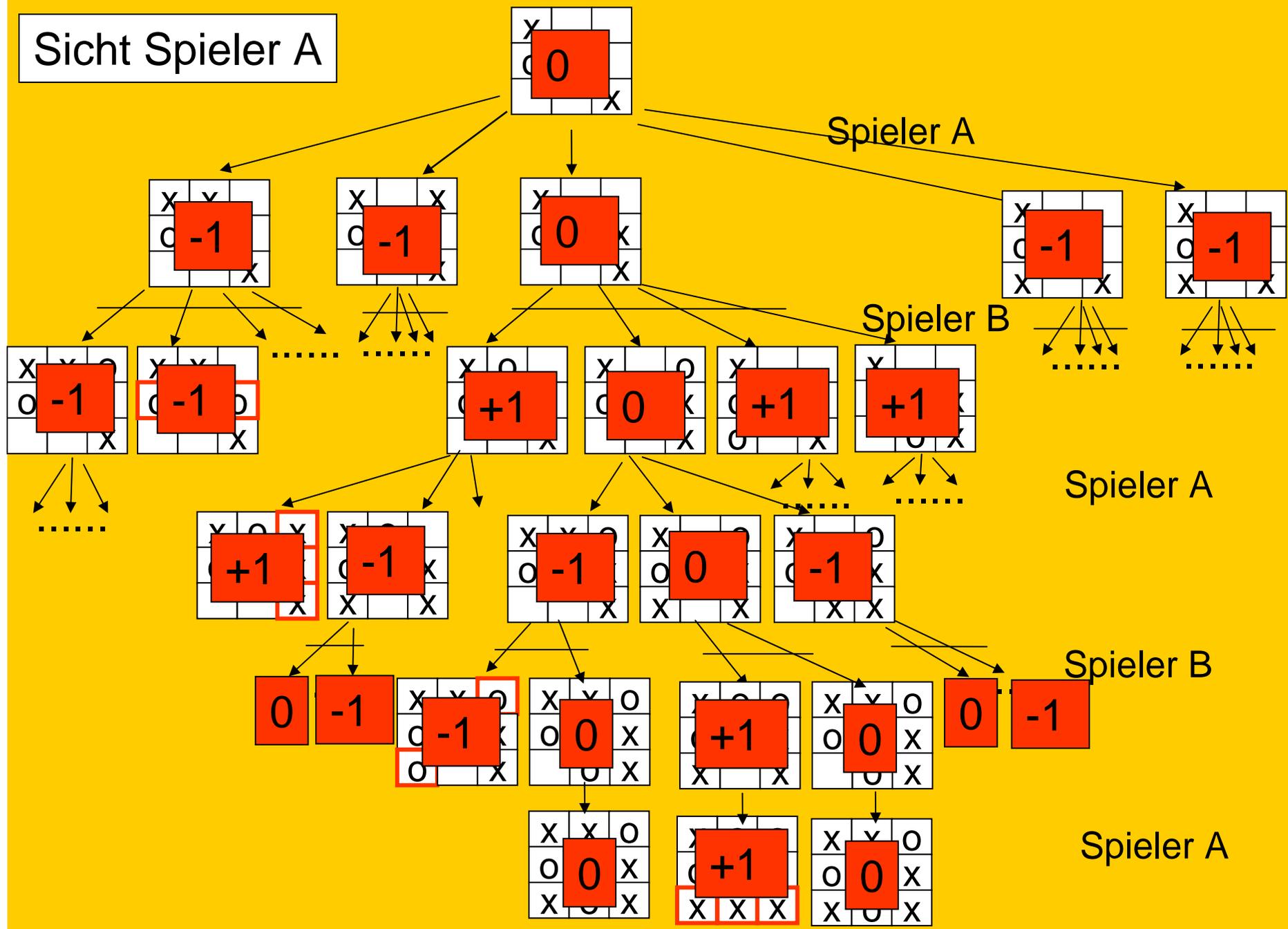
Spieler A

X	X	O
O	0	
X		X

X		
O	+1	
X	X	X

X	X	O
O	0	
X		X

Sicht Spieler A



Spieler A

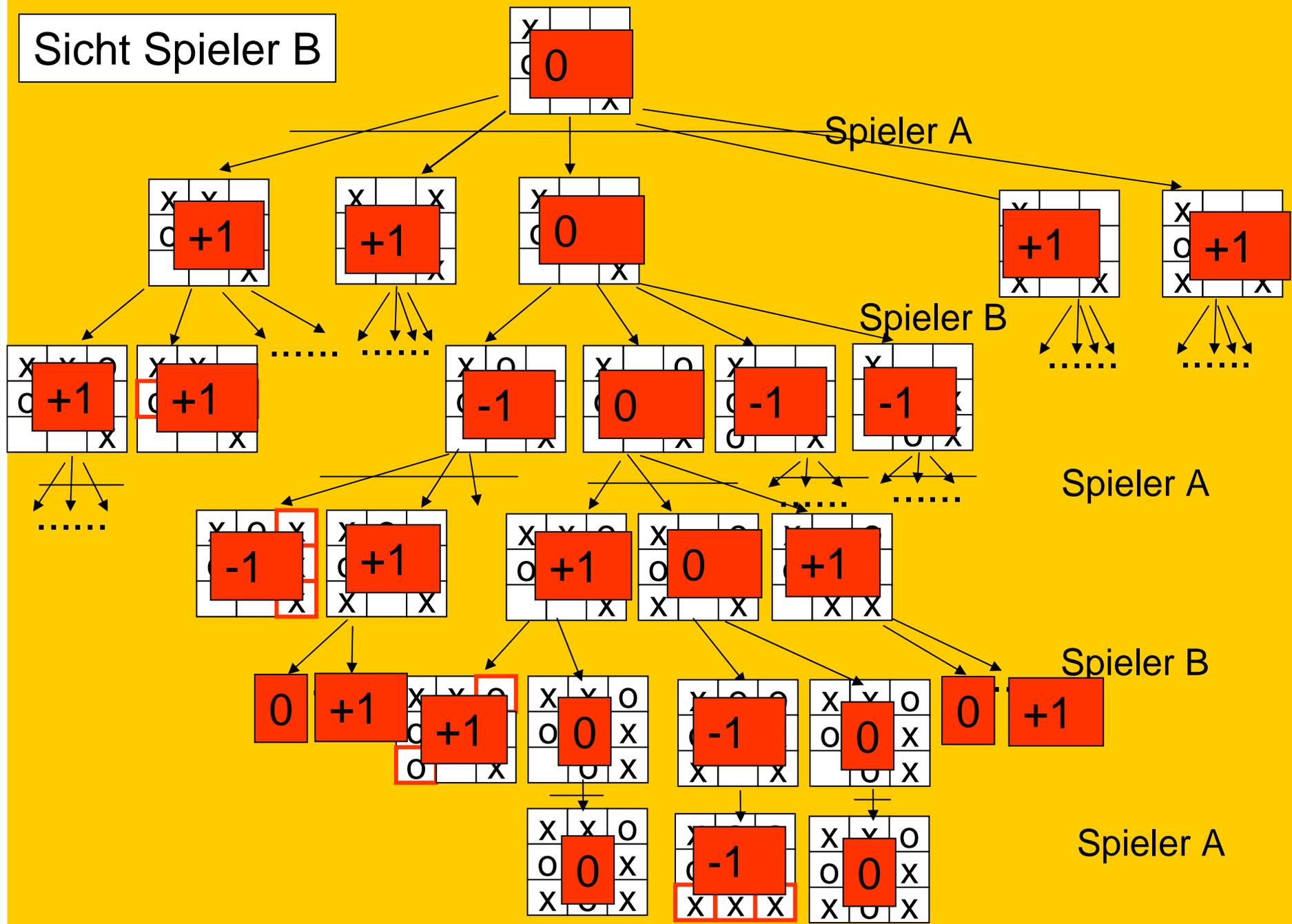
Spieler B

Spieler A

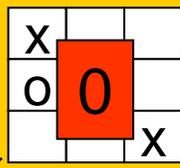
Spieler B

Spieler A

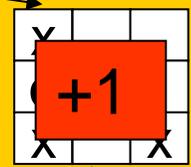
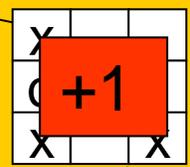
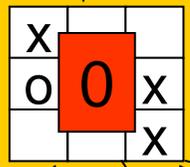
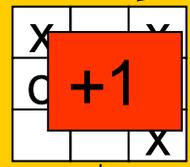
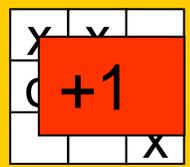
# Sicht Spieler B



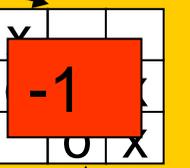
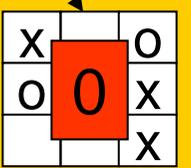
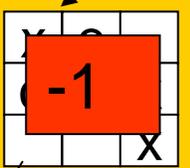
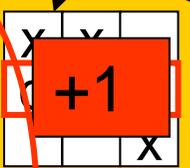
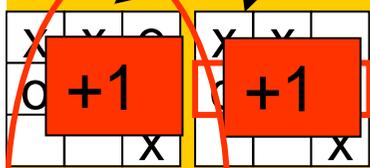
Sicht Spieler B



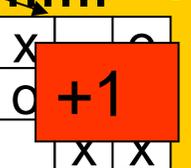
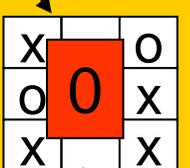
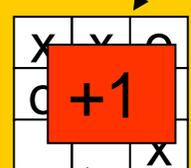
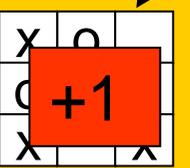
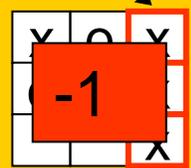
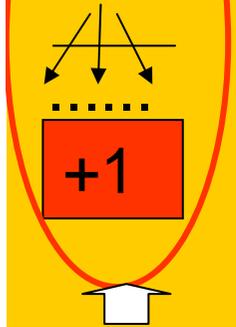
Spieler A



Spieler B

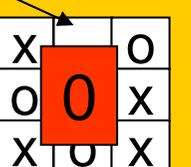
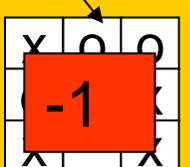
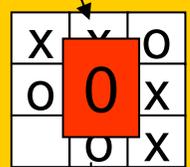
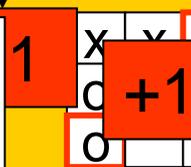


Spieler A

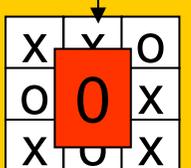
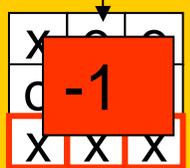
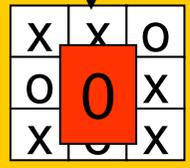


Spieler B

Hier existiert Gewinnstrategie für Spieler B

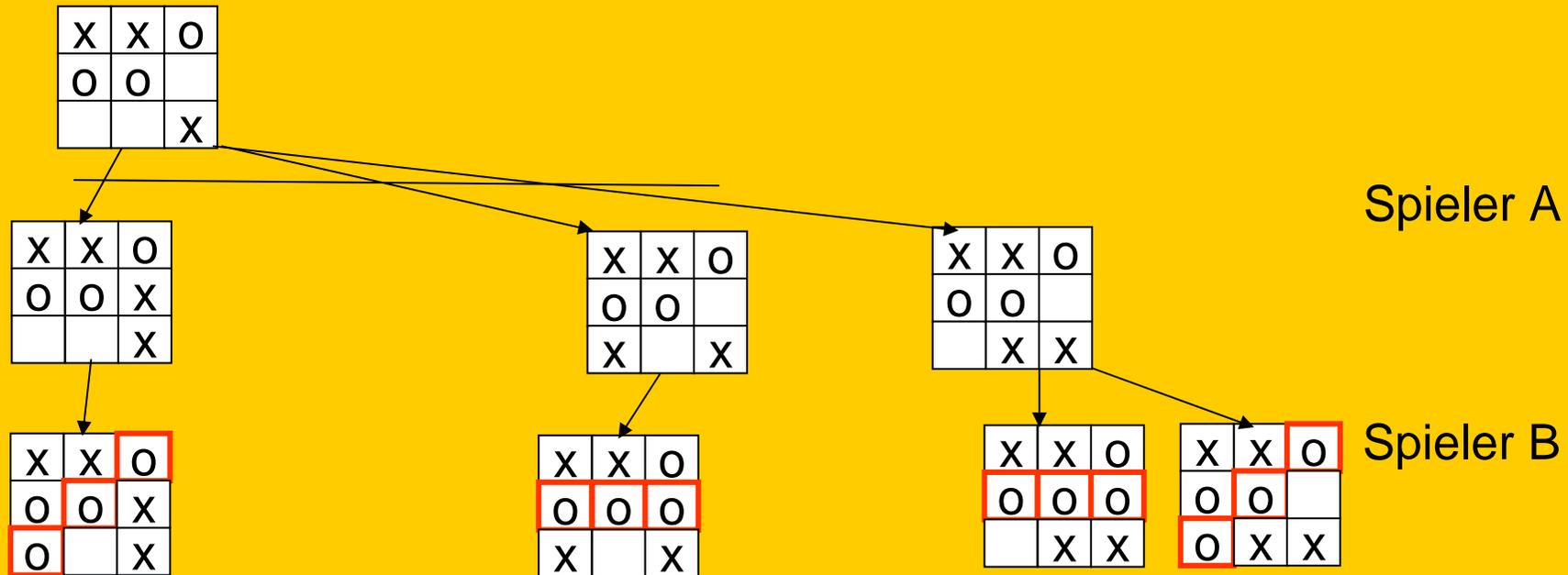


Spieler A



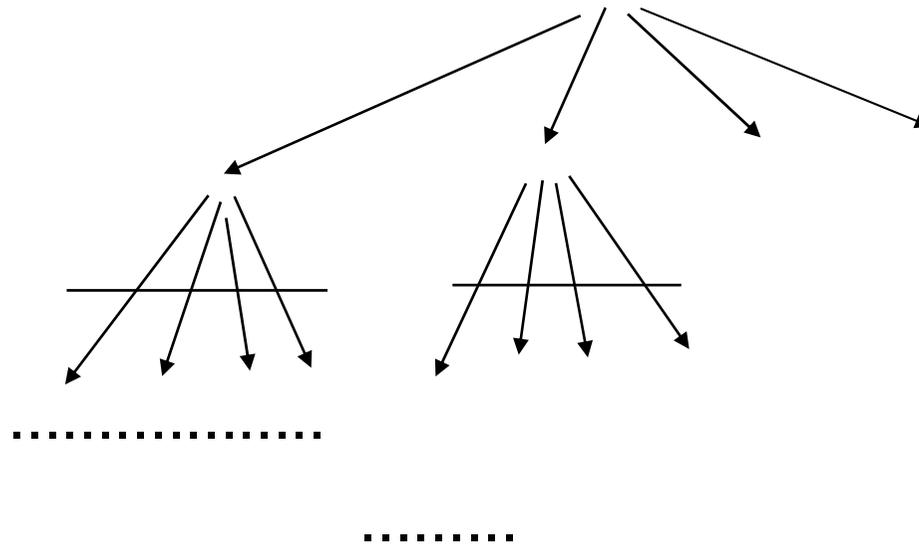


# Gewinnstrategie Spieler B

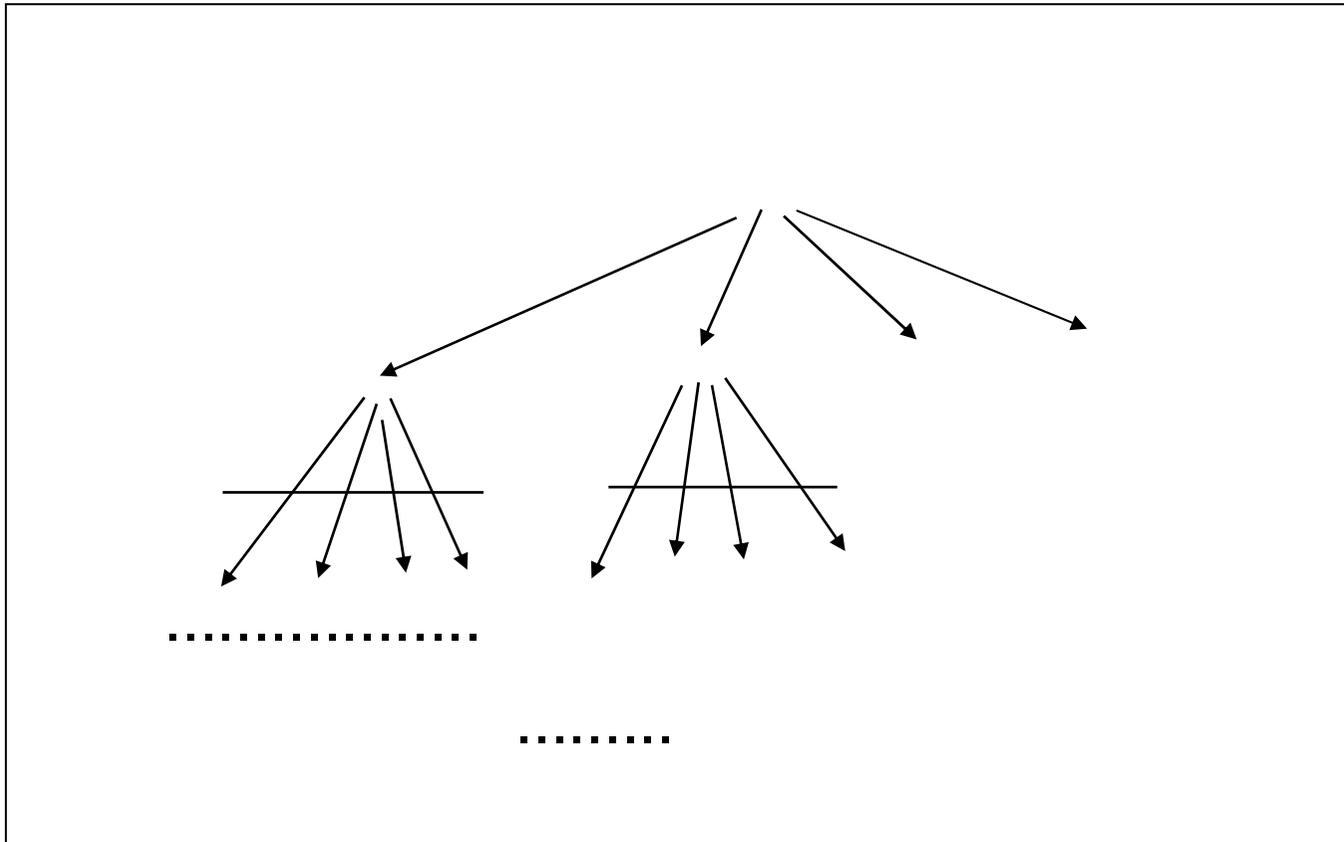


# Züge ausschließen: Pruning-Strategien

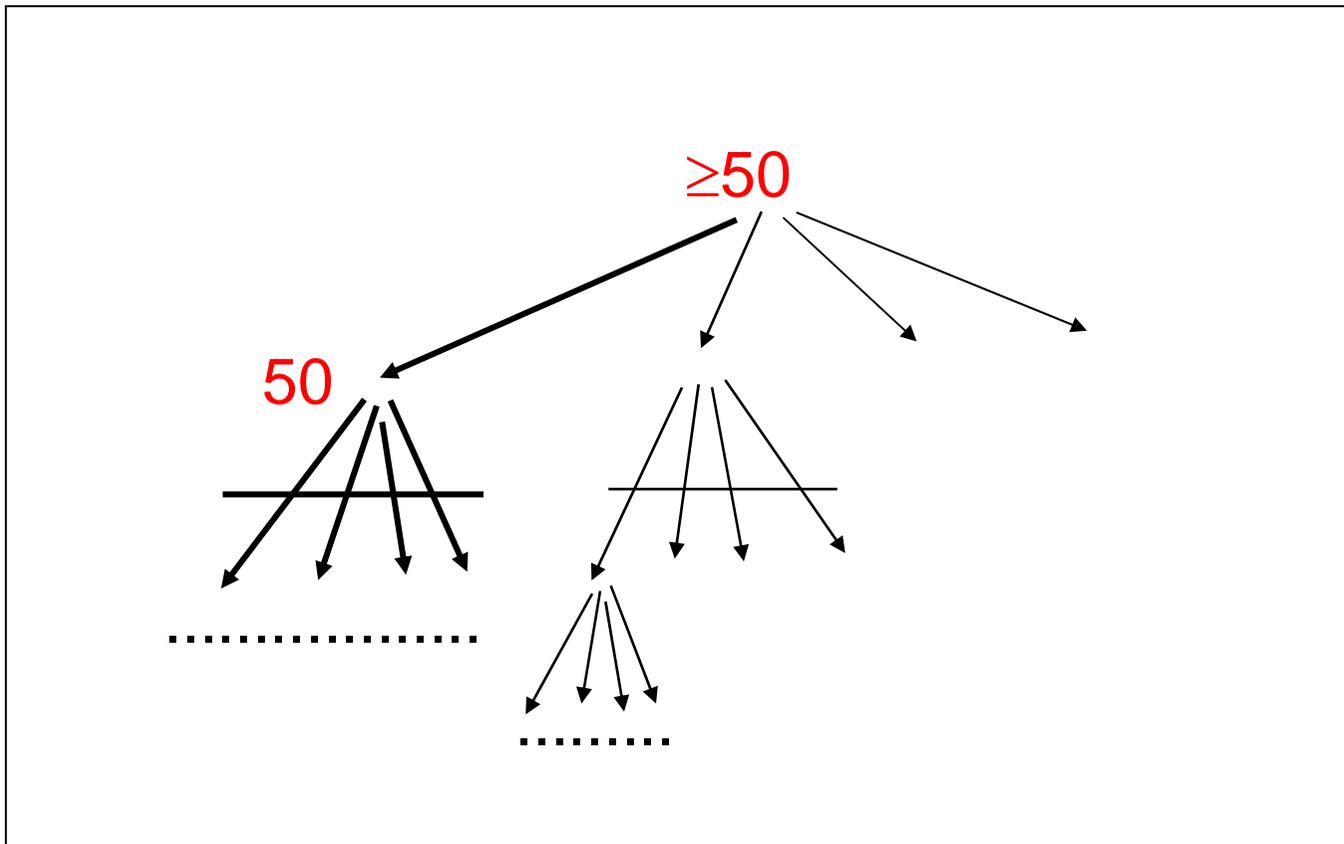
Idee: Wenn es bereits bessere Varianten gibt, müssen schlechtere nicht weiter verfolgt werden



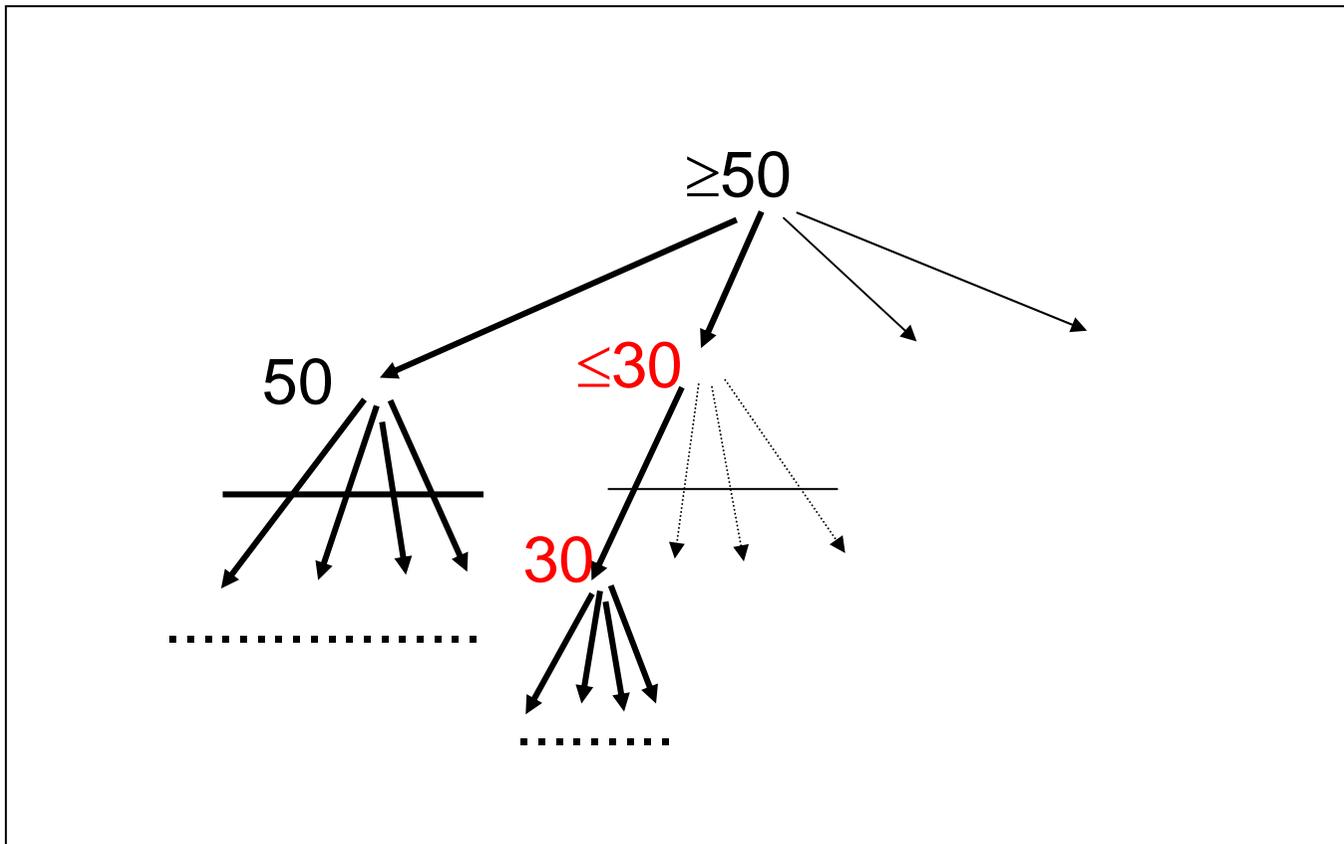
# $\alpha$ -pruning (Züge von A ausschließen)



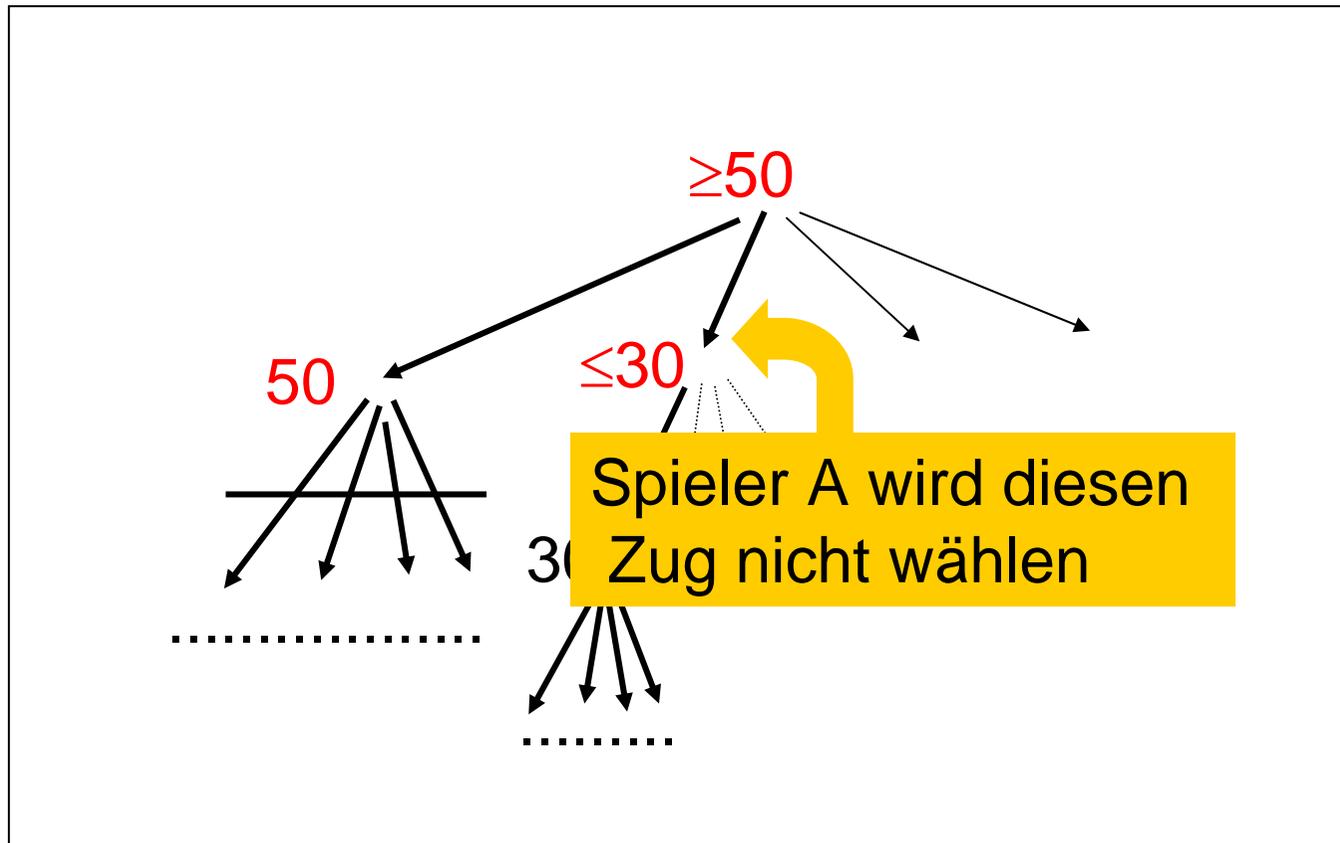
# $\alpha$ -pruning (Züge von A ausschließen)



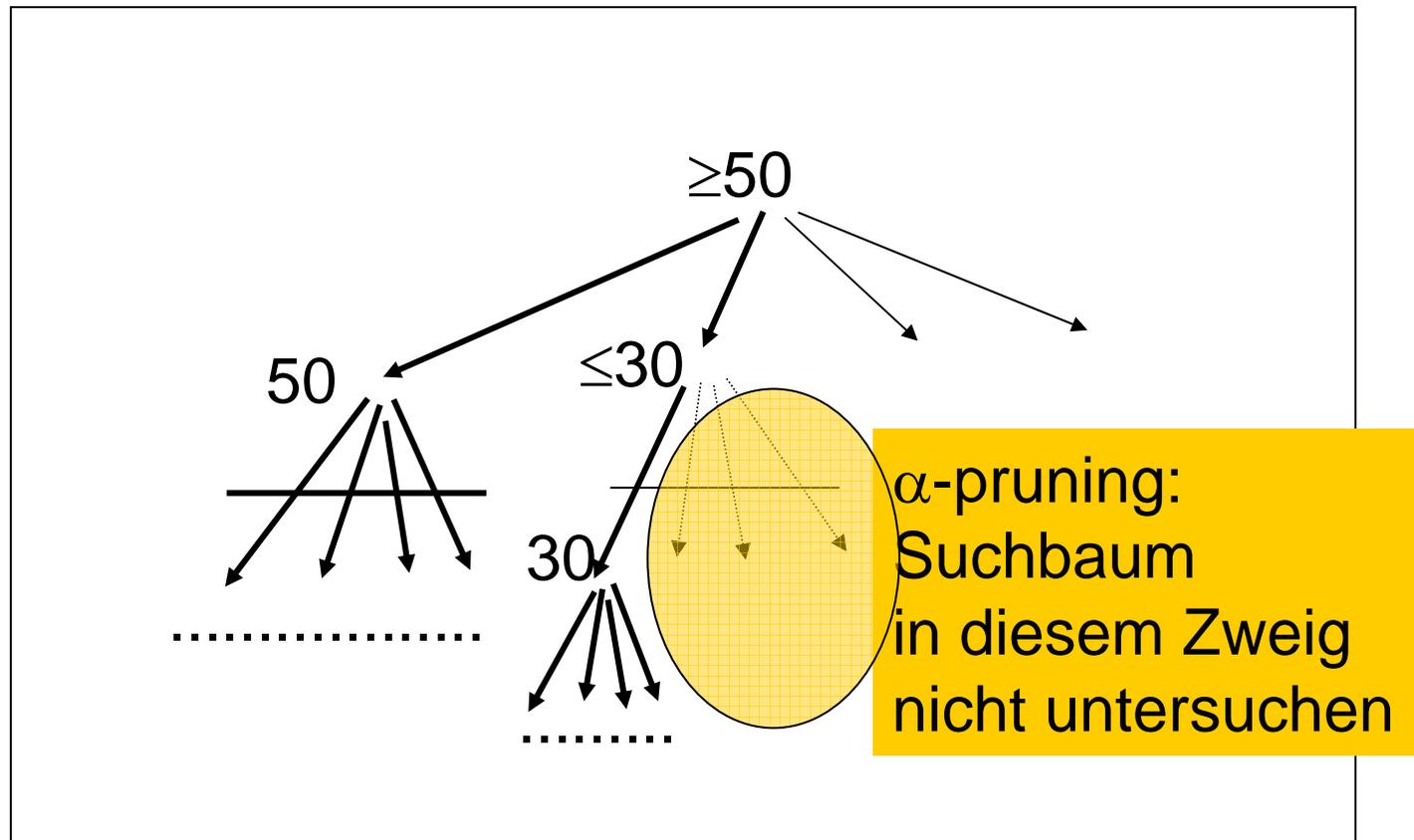
# $\alpha$ -pruning (Züge von A ausschließen)



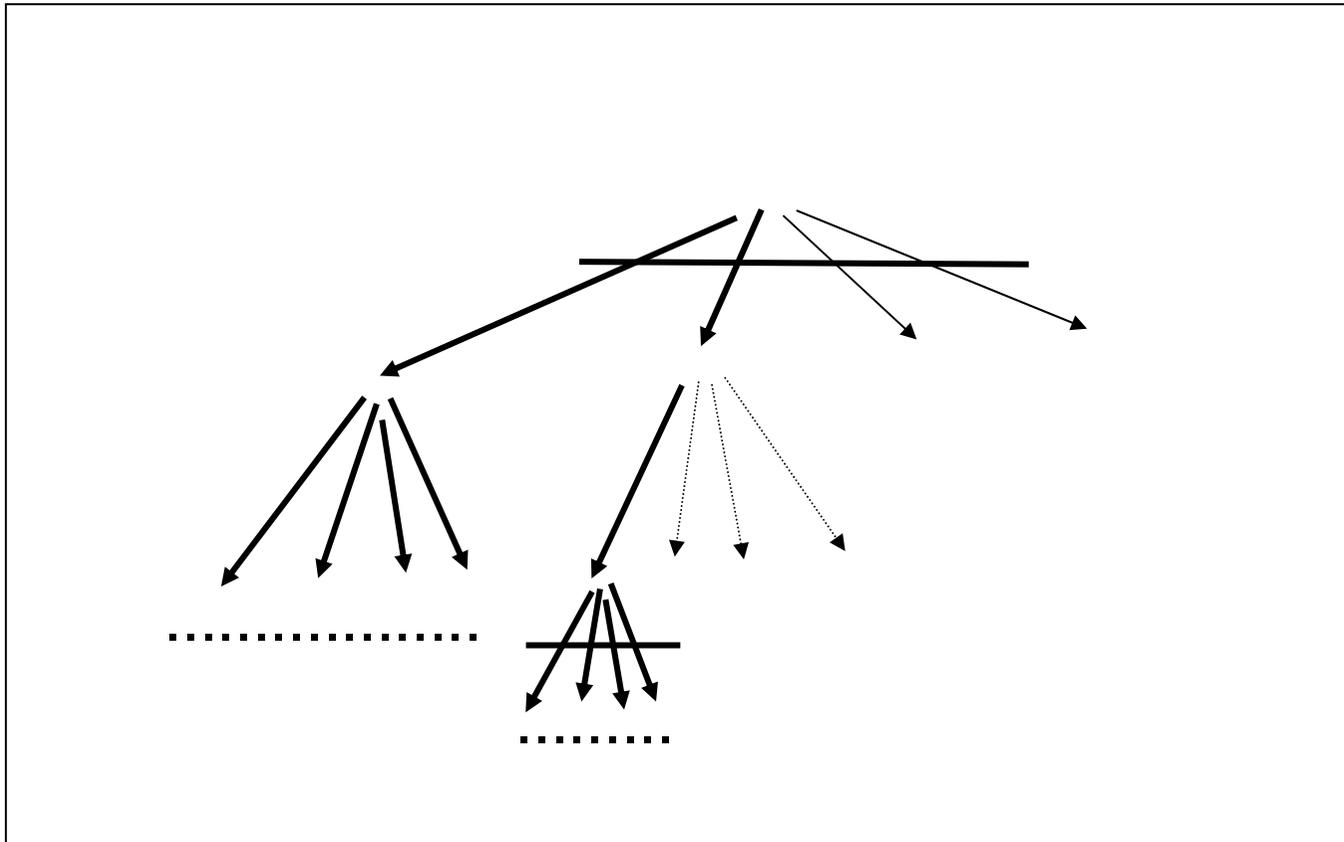
# $\alpha$ -pruning (Züge von A ausschließen)



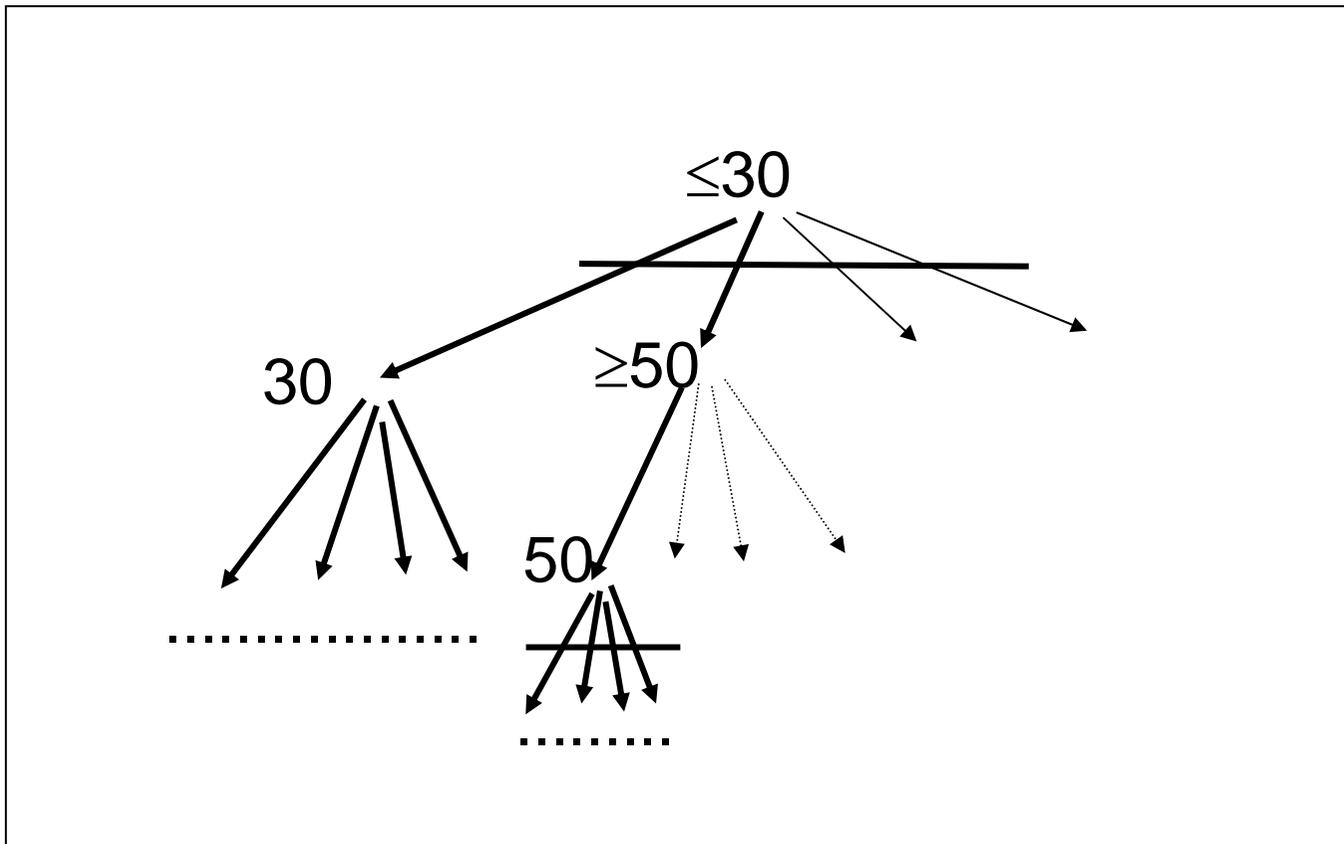
# $\alpha$ -pruning (Züge von A ausschließen)



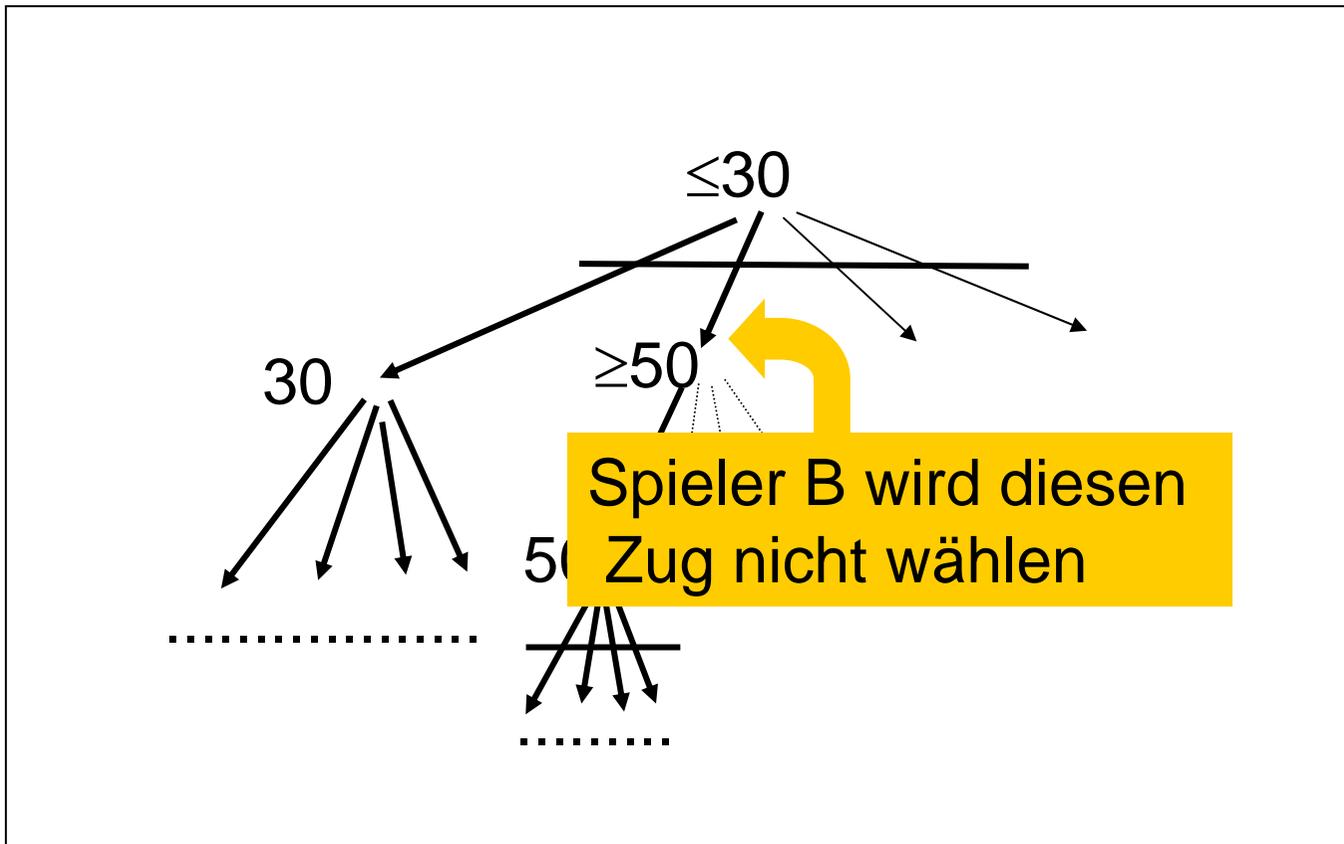
# $\beta$ -pruning (Züge von B ausschließen)



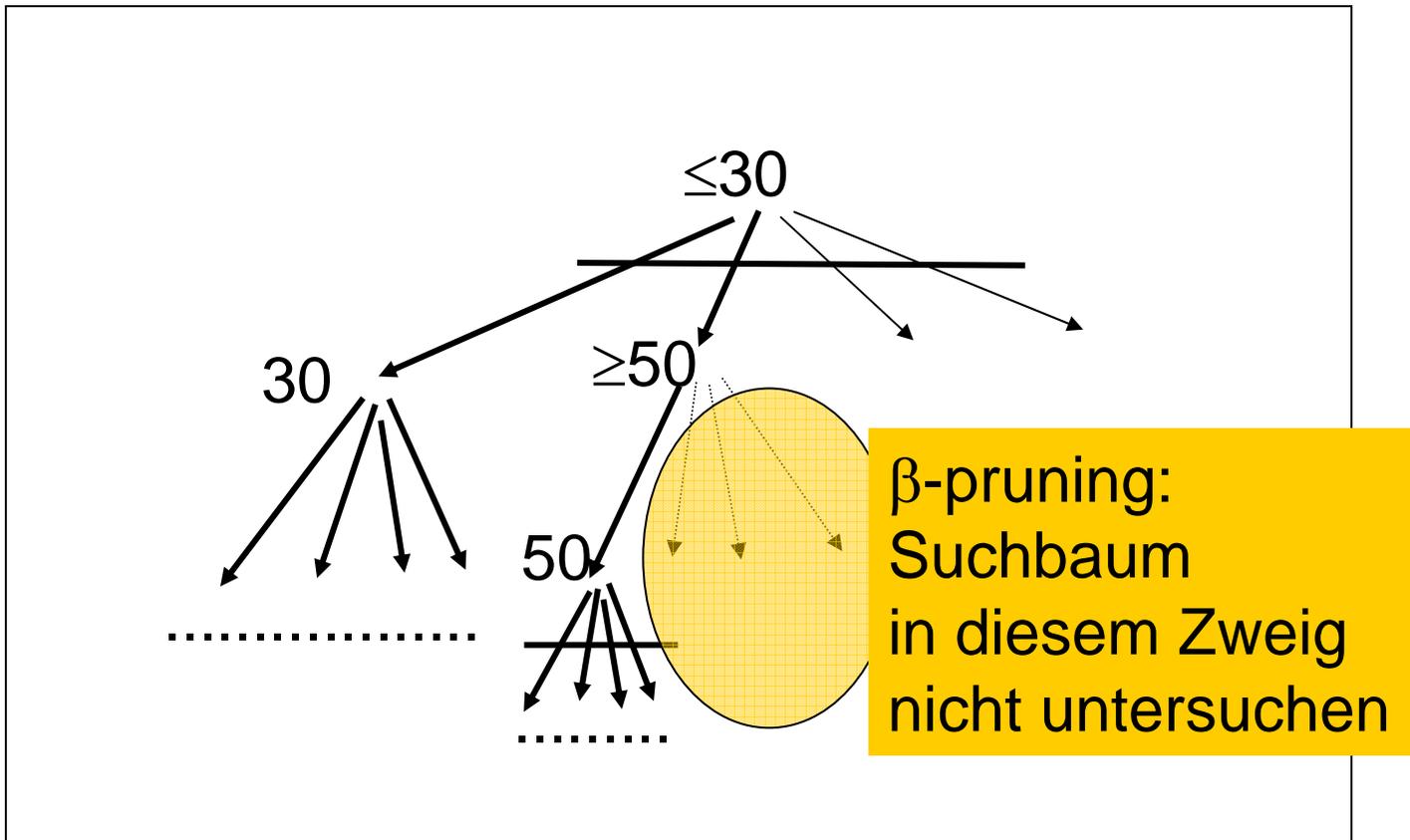
# $\beta$ -pruning (Züge von B ausschließen)



# $\beta$ -pruning (Züge von B ausschließen)



# $\beta$ -pruning (Züge von B ausschließen)



# Effizienz von Pruning-Strategien

abhängig von der Reihenfolge:

- im ungünstigsten Fall keine Einsparung:

Es bleibt bei  $b^d$  Endknoten für Verzweigungsfaktor  $b$ , Tiefe  $d$

- im günstigsten Fall („beste Züge jeweils links“):

Aufwand ungefähr  $2 * b^{(d/2)}$

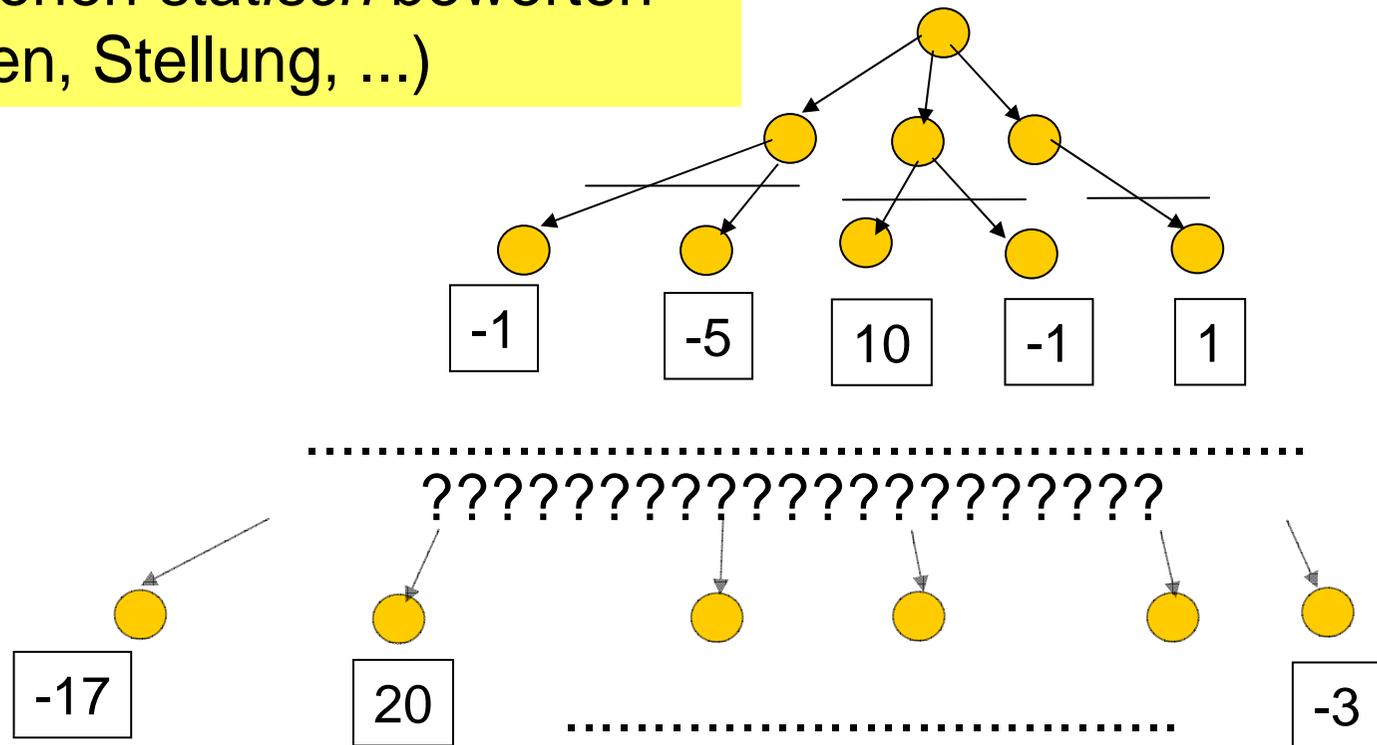
$$\begin{array}{ll} 2 * b^{(d/2)} - 1 & \text{für gerade } d, \\ b^{((d+1)/2)} + b^{((d-1)/2)} - 1 & \text{für ungerade } d. \end{array}$$

d.h. Doppelte Suchtiefe mit gleichem Aufwand möglich

Weitere Verfahren  
zur Auswahl günstiger Expansionsreihenfolge

# Heuristische Suche

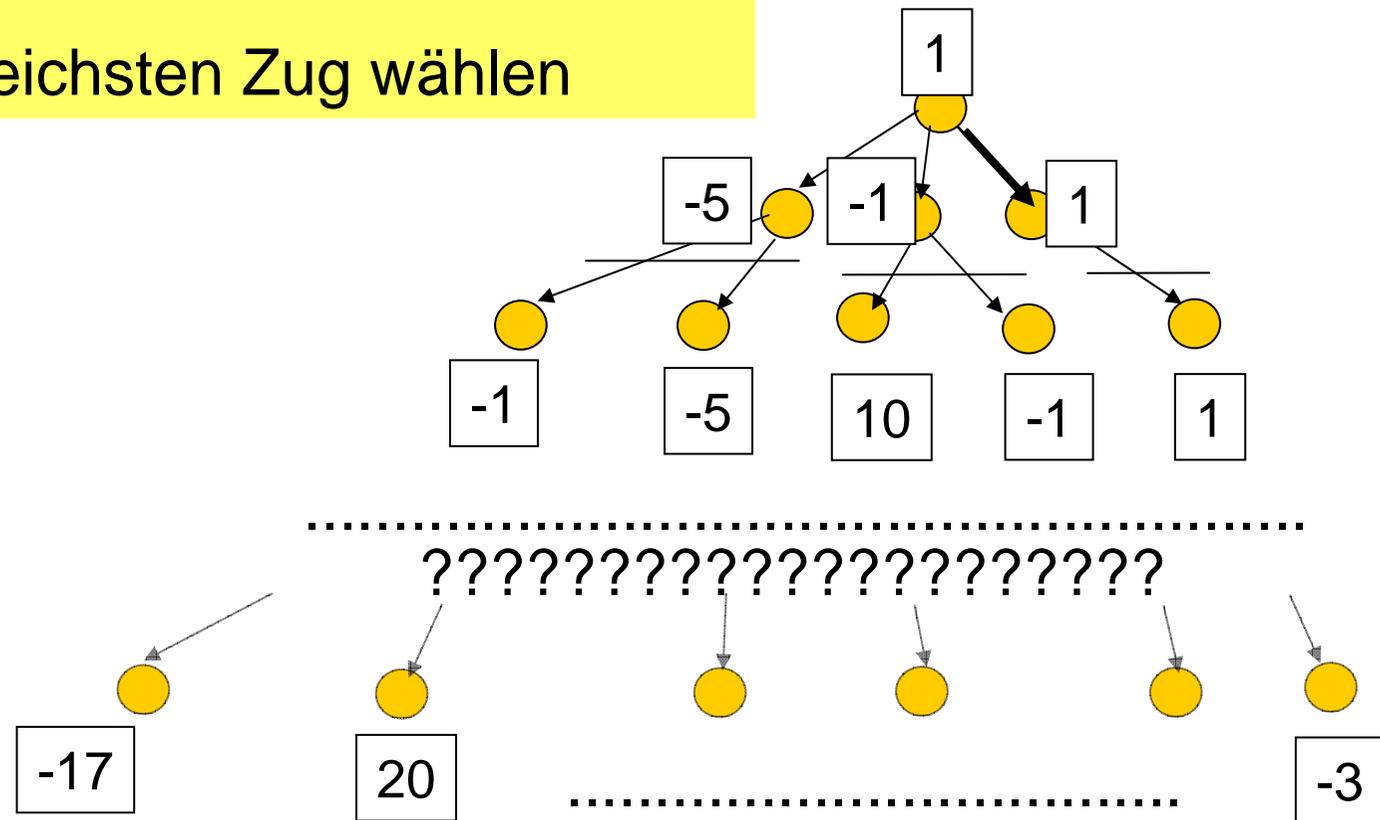
1. Spielbaum teilweise entwickeln von aktueller Situation ausgehend
2. dort Situationen *statisch* bewerten (z.B. Figuren, Stellung, ...)



# Heuristische Suche

3. gefundene Werte *dynamisch* gemäß Minimax zurückverfolgen

4. aussichtsreichsten Zug wählen



# Woher kommen Bewertungen?

Statische Bewertung von Situationen:

- Analogie zu Schätzfunktionen
- Vorhersage des erreichbaren Gewinns

Bauer:	1
Läufer, Springer:	3
Turm:	5
Dame:	9
Bauernstellung:	0,5
Königsstellung:	0,5

Unterschiedliche Bewertungsfaktoren

Verdichtung zu einer Zahl, z.B. gewichtete Summe

Lernen von Gewichten anhand von Beispielen

# Bis zu welcher Tiefe entwickeln?

Horizont-Effekt:

- bei Abbruch in „unruhiger Situation“ falsche Bewertung
- Ausweg:
  - keine feste Tiefenbeschränkung,
  - in unruhigen Situationen weiterentwickeln (umgekehrt: in eindeutig schlechten Situationen frühzeitig abbrechen)
- *alpha-beta-pruning*

# Suche in Parameter-Räumen

Suche nach optimalen Parametern

Lokale Optimierung/Gradientenverfahren

Evolutionäre Verfahren



# Suche in Parameter-Räumen

Parameter:  $n$  Variable  $x_1, \dots, x_n$  mit Wertebereichen  $W_1, \dots, W_n$

Optimalitätsfunktion  $c(x_1, \dots, x_n)$

Gesucht:

$w = [w_1, \dots, w_n] \in W_1 \times \dots \times W_n$  mit  $c(w)$  minimal  
(bzw. maximal)

Lösung durch Extremwertbestimmung:

$$\text{grad}(c) = 0$$

# Suche in Parameter-Räumen

Such-Verfahren:

Schrittweises Modifizieren der Parameter

Mit 1 Parametersatz:

- Lokale Optimierung
- Gradienten-Verfahren/Steilster Abstieg (bzw. Anstieg)

Mit mehreren Parametersätzen („Individuen“)

- Evolutionäre/Genetische Algorithmen

# Lokale Optimierung

Vgl. Bergsteigen:

Zustände:  $z = [w_1, \dots, w_n]$

Die Nachbarschaft der Zustände (  $\text{succ}(z)$  ) ergibt sich aus der Nachbarschaft der Parameterwerte  $w_i$ .

Bei differenzierbarer Nutzensfunktion:

Gradientenabstieg anwendbar (Suche in Richtung der größten Änderung der Nutzensfunktion)

# Lokale Optimierung

- Vorgebirgsproblem
- Plateau-Problem
- Grat-Problem

# Gradienten-Verfahren/Steilster Abstieg

Start:  $z_0$  wählen

Iteration:  $z_{t+1} := z_t + \alpha \text{grad}(c(z_t))$

mit Schrittweiten  $\alpha > 0$

„Simulated Annealing“ bzgl. Schrittweiten:

Schrittweite  $\alpha$  als monoton fallende Funktion der Zeit

# Evolutionäre/Genetische Algorithmen

Idee aus der Natur:

Vermehrung „aussichtsreicher“ Lösungskandidaten

Kombination:

- Kreuzung
- Mutation
- Bewertung:
  - Fitness
- Auslese:
  - gemäß Wahrscheinlichkeit  $\sim$  Fitness

# Evolutionäre/Genetische Algorithmen

Unterschiedliche Bereiche des Suchraums erfassen

Genetische Algorithmen:  
Parameter-Raum =  $\{0,1\}^n$

Evolutionäre Algorithmen:  
Parameter-Raum =  $\mathcal{R}^n$

# Population, Individuum

Population: Menge von Individuen

Individuum: Durch Parametersatz beschrieben.

# Evolutionäre/Genetische Algorithmen

## **Mutation:**

Veränderung von Werten im Individuum  $w \in \text{Population}$

## **Kombination („cross-over“):**

neues Individuum („Kind“)  $w'$  aus mehreren Individuen („Eltern“)  $w_1, \dots, w_n \in \text{Population}$

**Fitness:** Nähe zu Optimalitätskriterium

**Auswahl:** Wahrscheinlichkeit gemäß Fitness

# Evolutionäre/Genetische Algorithmen

## Beispiel Kombination („cross-over“):

Aus  $w_1 = [w^1_1, \dots, w^1_n]$  und  $w_2 = [w^2_1, \dots, w^2_n]$

wird  $w' = [w'_1, \dots, w'_n]$  erzeugt,

wobei  $w'_i$  mit  $w^1_i$  oder  $w^2_i$  übereinstimmt

alternativ:  $w'_i$  wird aus  $w^1_i$  und  $w^2_i$  berechnet

Statt 2 können k Eltern beteiligt sein (einschließlich k=1).

Mehrere Varianten innerhalb einer Anwendung möglich

# Evolutionäre/Genetische Algorithmen

Grundschema:

E1: (Start)  $t := 0$ ,  $\text{Population}(0) := \{ w_1(0), \dots, w_k(0) \}$   
 $\text{Fitness}(\text{Population}(t)) := \{ \text{Fitness}(w_1(t)), \dots, \text{Fitness}(w_k(t)) \}$

E2: (Abbruch)

Falls  $\text{Fitness}(\text{Population}(t))$  „gut“:  $\text{EXIT}(\text{Population}(t))$

E3: (Kombination, Mutation)

$\text{Population}'(t) = \{ w'_1(t), \dots, w'_k(t) \}$   
 $:= \text{mutate}(\text{recombine}(\text{Population}(t)))$

E4: (Bewertung)

$\text{Fitness}(\text{Population}'(t)) := \{ \text{Fitness}(w'_1(t)), \dots, \text{Fitness}(w'_k(t)) \}$

E5: (Auswahl)

$\text{Population}(t+1) = \{ w_1(t+1), \dots, w_k(t+1) \}$   
 $:= \text{select}(\text{Population}'(t), \text{Fitness}(\text{Population}'(t)))$

$t := t+1$  . Goto E2 .

# Evolutionäre/Genetische Algorithmen

**Karl Sims -- Virtual Creatures**

**Evolved Virtual  
Creatures**

**Examples from  
work in progress**

# Evolutionäre/Genetische Algorithmen

Humboldt-Universität:  
RoboCup-Projekt, u.a.

- Omnidirektionales Laufen für AIBO  
Diplomarbeit Uwe Düffert
- Simulierter Roboter: Simloid  
Diplomarbeit Daniel Hein

