

Künstliche Intelligenz

Planung

Dr.-Ing. Stefan Lüdtkke

Universität Leipzig

Center for Scalable Data Analytics and Artificial Intelligence (ScaDS.AI)

Planung

- Planung: Erzeugung einer Sequenz von Aktionen, sodass ein Ziel erreicht wird
- Haben schon Beispiel für Planung gesehen: Suchalgorithmen in Kapitel 3
- Heute: Einführung einer formalen Sprache für Planungsprobleme
- Erlaubt Nutzung von Heuristiken und spezialisierten Algorithmen, sodass wesentlich größere Probleme als mit allgemeinen Suchalgorithmen gelöst werden können

Planung

- Ein **Planungsproblem** ist eine Beschreibung von:
 - dem Ausgangszustand
 - dem Zielzustand
 - einer Menge möglicher Aktionen
- **Planung** ist die Erzeugung einer Sequenz von Aktionen, die vom Start- zum Zielzustand führt
- Eine solche Sequenz bezeichnen wir auch als **Plan**

- **ST**anford **R**esearch **I**nstitute **P**roblem **S**olver (1972)
- Repräsentation von Zuständen und Zielen:
 - Konjunktion propositionaler und erststufiger funktionsfreier Grundlitterale
z.B. $(\textit{Poor} \wedge \textit{Unknown}) \vee \textit{Have}(\textit{Money})$
 - Ziel: Partielle Zustände
 - closed world assumption
- Repräsentation von Operatoren:
 - Name und Parameter
 - Vorbedingung (Konjunktion funktionsfreier Litterale)
 - Effekt (Konjunktion funktionsfreier Litterale)
 - Operatorschema erlaubt Variablen
 - Beispiel:
 $\textit{BuyAt}(p,x)$
Precondition: $\textit{At}(p), \textit{Sells}(p,x), \textit{Have}(\textit{Money})$
Effect: $\textit{Have}(x), \neg \textit{Have}(\textit{Money})$

PDDL

- **P**lanning **D**omain **D**efinition **L**anguage (1998)
- Standardisierung von Planungssprachen
- Basiert auf STRIPS

Bestandteile von PDDL

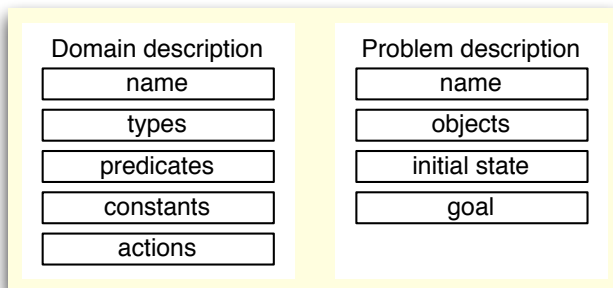
Eine Planungsaufgabe in PDDL besteht aus folgenden Elementen:

- **Objekten:** Dinge in der Welt, die wir modellieren wollen
- **Typen:** Die Klassen (Typen), zu denen die Objekte gehören
- **Prädikate:** Eigenschaften der Objekte, wahr oder falsch
- **Startzustand**
- **Ziel-Spezifikation:** Menge von Prädikaten, die erfüllt sein müssen
- **Aktionen**

PDDL Dateistruktur

Spezifikation ist in zwei Dateien unterteilt:

- **Domain File:** Enthält Typen, Predikate, Aktionen
- **Problem File:** Enthält Objekte, Start- und Zielzustand



Domain File

Das Domain File hat folgende Struktur

```
domain = (define (domain name){domain-entry})

domain-entry =
    (:types {name{name} - name}{name})
    | (:predicates {(name[declarations])})
    | (:constants {constant{constant} - type-name}{
        constant})
    | (:action {action-formula})

type-name      = name
declarations   = {{var} - type-name}{var}
```

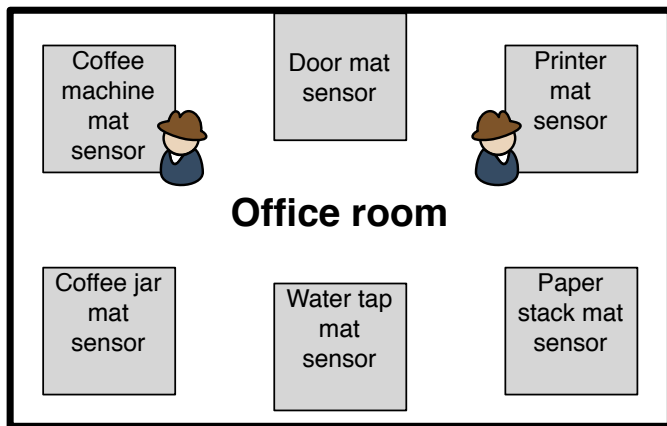

Problem File

Das Problem File hat folgende Struktur:

```
problem = (define (problem name){problem-entry})

problem-entry =
  (:domain name)
  | (:objects {constant{constant} - type-name}{
    constant})
  | (:init [:duration atomic-formula]{init-elem})
  | (:goal formula)
```

Beispiel



Beispiel: Domain Description

```
(define (domain office)
  (:types person location object)

  (:predicates
    (has-printed ?p - person ?d - object)
    (at ?p - person ?l - location))

  (:action print
    :parameters (?p - person ?d - object)
    :precondition (and
      (not (has-printed ?p ?d))
      (at ?p printer))
    :effect (and (has-printed ?p ?d)))
)
```

Beispiel Example: Problem Description

```
(define (problem office-1-person)
  (:domain office)

  (:objects
    door printer - location
    john - person
    document - object)

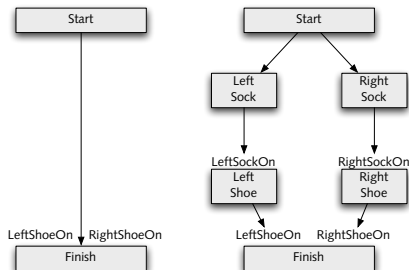
  (:init
    (not (has-printed john document))
    (at john door)
  )

  (:goal (and
    (has-printed john document)
    (at john door))
  )
)
```

Zustandsraum vs. Planungsraum

- Standard Suche: Knoten = Zustand
- Planungssuche: Knoten = Partieller Plan
- Ein partieller Plan besteht aus
 - Eine Menge von Aktionsschemata S_i ("Schritte")
 - Eine partielle zeitliche Anordnung $S_i \prec S_j$
 - Werte für die Variablen in S_i
 - **Kausale Links** $S_i \xrightarrow{c} S_j$ zeichnen auf, dass S_i die Vorbedingung von S_j realisiert
- Operationen mit partiellen Plänen
 - **Hinzufügen eines kausalen Links** von einem existierenden Planungsschritt zu einer offenen Vorbedingung
 - **Hinzufügen eines Schrittes**, um eine offene Vorbedingung zu erfüllen
 - **Anordnen** der Schritte untereinander

Partially Ordered Plans (POP)



- Spezielle Schritte mit leeren Aktionen
 - *start*: Keine Vorbedingung, initialer Zustand als Effekt
 - *finish*: Ziel als Vorbedingung, kein Effekt
- Ein Plan ist **vollständig**, wenn alle Vorbedingungen für jeden Schritt des Plans erfüllt sind
- Eine Vorbedingung c eines Schritts S_j ist erfüllt (über S_i) wenn:
 - (i) $S_i \prec S_j$
 - (ii) $c \in effect(S_i)$ und
 - (iii) Es gibt kein $S_i \prec S_k \prec S_j$ mit $\neg c \in effect(S_k)$

POP Algorithmus

function POP(*initial*, *goal*, *operators*) **returns** *plan*

plan \leftarrow MAKE-MINIMAL-PLAN(*initial*, *goal*)

loop do

if SOLUTION?(*plan*) **then return** *plan*

$S_{need}, c \leftarrow$ SELECT-SUBGOAL(*plan*)

 CHOOSE-OPERATOR(*plan*, *operators*, S_{need} , *c*)

 RESOLVE-THREATS(*plan*)

end

function SELECT-SUBGOAL(*plan*) **returns** S_{need}, c

 pick a plan step S_{need} from STEPS(*plan*)

 with a precondition *c* that has not been achieved

return S_{need}, c

- Tiefensuche im Raum der partiell geordneten Pläne
- Backtracking über die Alternativen in *Choose-Operator* und *Resolve-Threats*
- **Threat:** Bereits erfüllte Vorbedingung wird durch Linearisierung invalidiert

POP Algorithmus

procedure CHOOSE-OPERATOR($plan, operators, S_{need}, c$)

choose a step S_{add} from $operators$ or $STEPS(plan)$ that has c as an effect

if there is no such step **then fail**

 add the causal link $S_{add} \xrightarrow{c} S_{need}$ to $LINKS(plan)$

 add the ordering constraint $S_{add} \prec S_{need}$ to $ORDERINGS(plan)$

if S_{add} is a newly added step from $operators$ **then**

 add S_{add} to $STEPS(plan)$

 add $Start \prec S_{add} \prec Finish$ to $ORDERINGS(plan)$

procedure RESOLVE-THREATS($plan$)

for each S_{threat} that threatens a link $S_i \xrightarrow{c} S_j$ in $LINKS(plan)$ **do**

choose either

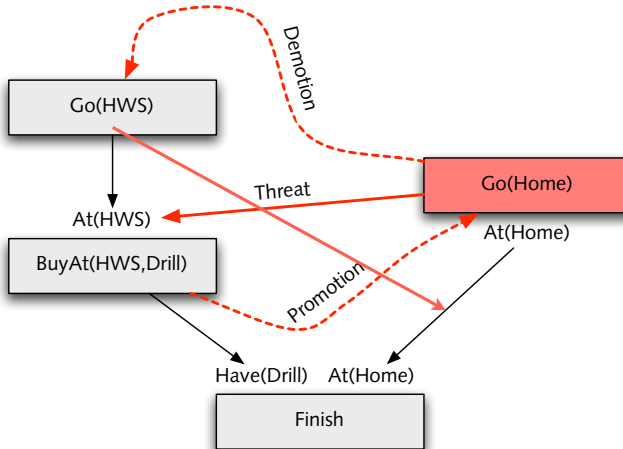
Demotion: Add $S_{threat} \prec S_i$ to $ORDERINGS(plan)$

Promotion: Add $S_j \prec S_{threat}$ to $ORDERINGS(plan)$

if not $CONSISTENT(plan)$ **then fail**

end

Threat

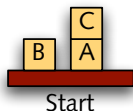


- Ein **Threat** ist ein potentieller Zwischenschritt, der eine durch einen kausalen Link hergestellte Verbindung zerstört
- Lösung: Der Zwischenschritt wird vor oder nach dem kausalen Link angeordnet (promotion oder demotion)

Eigenschaften von POP

- DFS, Backtracking über
 - Alternativen für S_{add}
 - Alternativen für promotion / demotion
 - Alle $c \in precondition(S_{need})$ müssen erfüllt werden (keine Auswahl)
- POP ist konsistent, vollständig, und systematisch (keine Wiederholung von Plänen)
- Nützlich für lose Probleme mit lose verknüpften Teilzielen
- Erzeugt partiell geordnete Pläne (warum ist das eine gute Sache?)

POP Beispiel

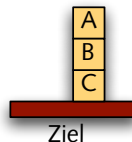


$\text{Clear}(x) \text{ On}(x,z) \text{ Clear}(y)$

$\text{PutOn}(x,y)$

$\text{Clear}(z) \text{ On}(x,y)$

$\neg \text{On}(x,z) \neg \text{Clear}(y)$



$\text{Clear}(x) \text{ On}(x,z)$

$\text{PutOnTable}(x,y)$

$\text{Clear}(z) \text{ On}(x,\text{Table})$

$\neg \text{On}(x,z)$

- Drei Blöcke A, B, C auf dem Tisch
- agent soll Blöcke so stapel, dass A auf B auf C ist
- Agent kann nur jeweils einen Block bewegen

POP Beispiel

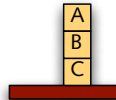
Start

On(C,A) On(A,Table) Clear(B) On(B,Table) Clear(C)

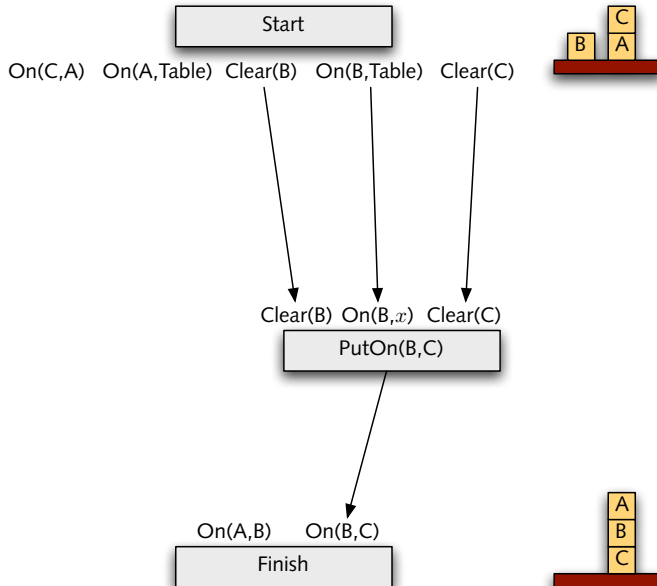


On(A,B) On(B,C)

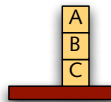
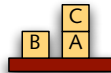
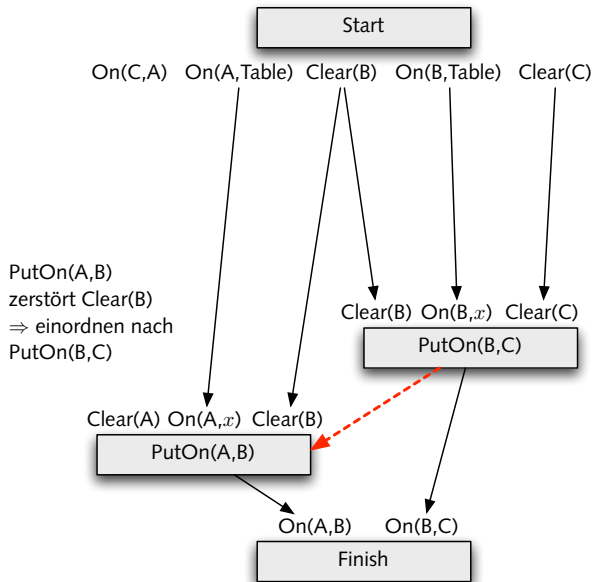
Finish



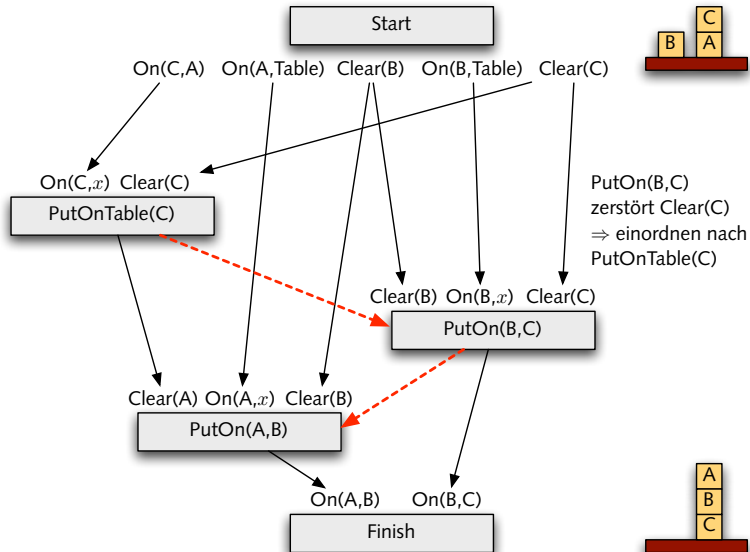
POP Beispiel



POP Beispiel



POP Beispiel



Graph Planning

- POP

- “menschliche”, natürliche Herangehensweise, aber
- Komplexe Struktur des Zustandsraums
- dadurch langsam

- Graph Planning:

- Propositionaler Planer (keine Variablen)
- Dadurch einfacher
- Aber: größerer Suchraum

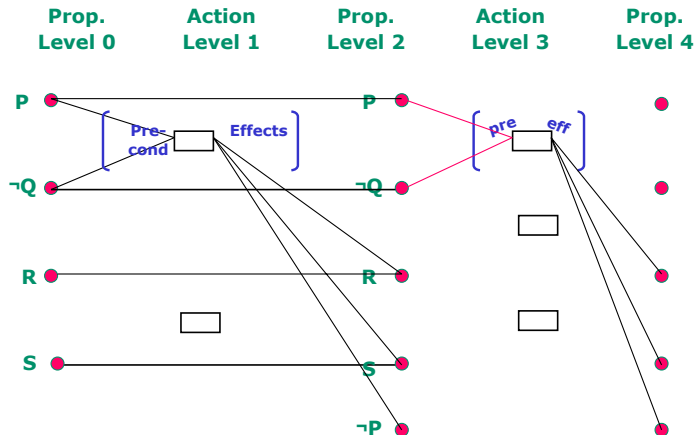
Graph Plan Algorithm

```
1: function GRAPH-PLAN( $P, A, g, init, k$ )
2:   returns: a sequence of actions from the initial to the goal state
3:   inputs:  $P$ , a list of propositions
4:            $A$ , a list of actions
5:            $g$ , goal specification
6:            $init$ , initial state
7:            $k$ , graph depth
8:
9:    $graph \leftarrow$  MAKE-PLAN-GRAPH( $P, A, g, init, k$ )  $\triangleright$  make a plan
   graph of depth  $k$ 
10:   $sol \leftarrow$  SEARCH-SOL( $graph$ )  $\triangleright$  search for a solution in the
   graph
11:  if  $sol$  not empty then
12:    return  $sol$ 
13:   $k \leftarrow k + 1$ 
14:  GRAPH-PLAN( $P, A, g, init, k$ )  $\triangleright$  call the algorithm with graph
   depth of  $k + 1$ 
```

Graph Plan

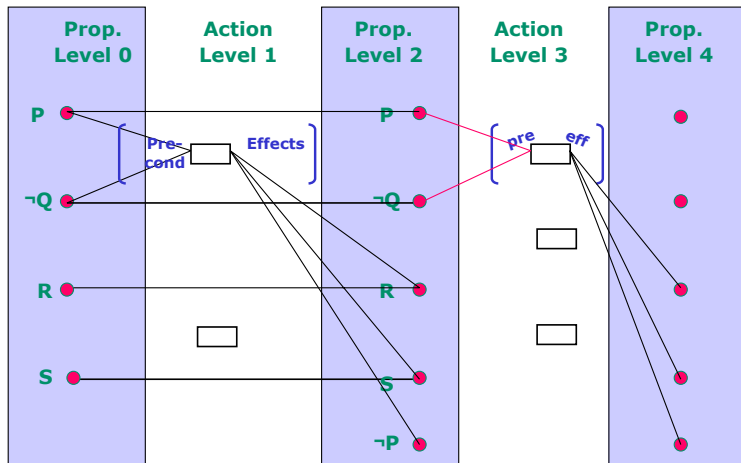
- 1 Erzeuge Plan-Graphen der Tiefe k
- 2 Suche nach Lösung
- 3 Wenn erfolgreich, gib Lösung (=Plan) zurück
- 4 Ansonsten, $k = k + 1$ und gehe zu Schritt 1

Plan Graph



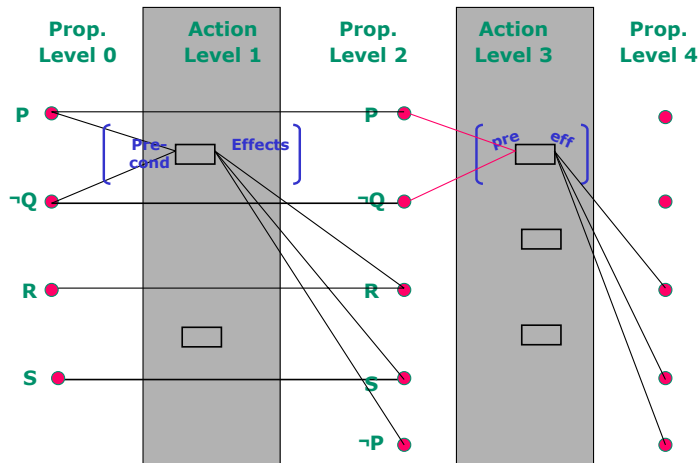
- we search in a plan graph starting with level 0 (the initial state) and increasing the levels until a solution is found

Plan Graph



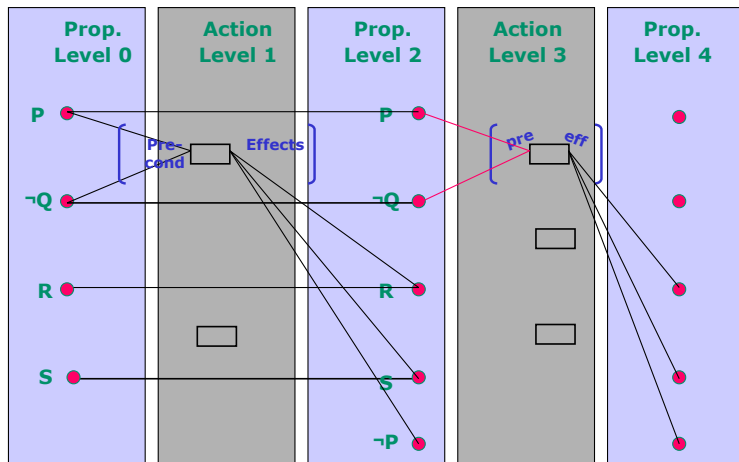
- the even levels contain propositions that describe the state of the world

Plan Graph



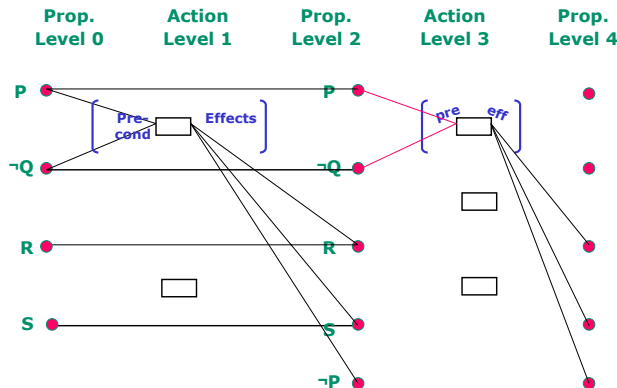
- the odd levels contain actions that change the state of the world

Plan Graph



- in this example we have three propositional and two action levels
- thus we are able to encode level 2 plans as there are only 2 layers with actions

Plan Graph



- we start by generating a graph with levels 0 to 2 (i.e. initial state, possible actions, next state)
- this corresponds to plan of depth 1
- in case no solution was found, we extend the graph to level 4 (a plan with depth 2)

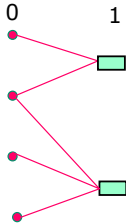
Making the Plan Graph

0



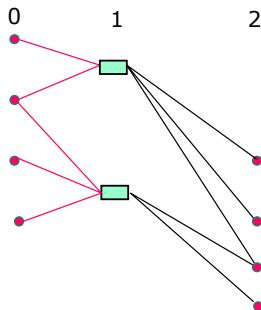
- we start with the initial conditions

Making the Plan Graph



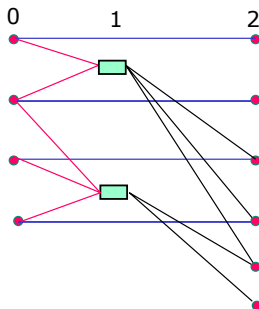
- we start with the initial conditions
- add actions with satisfied conditions

Making the Plan Graph



- we start with the initial conditions
- add actions with satisfied conditions
- add all effects of the actions from the previous level

Making the Plan Graph

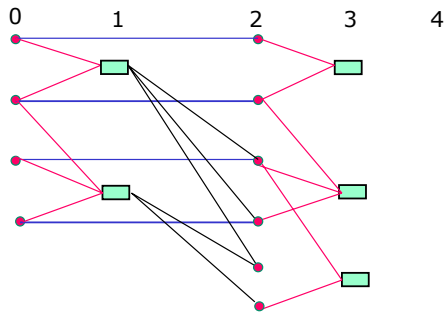


- we start with the initial conditions
- add actions with satisfied conditions
- add all effects of the actions from the previous level
- add all propositions from level 0 to level 2 and add maintenance actions (with blue lines)

Maintenance Actions

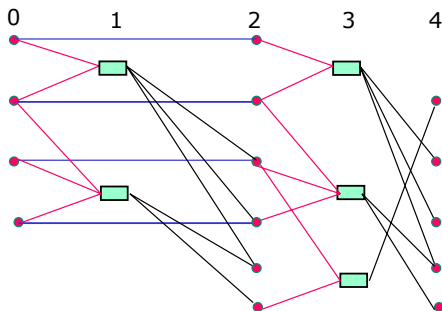
- maintenance actions are actions which transport unchanged propositions from one level to another
- represent the possibility of having some proposition be true at step n because it was true at step $n - 2$ and there were no actions to change it
- i.e. they maintain the truth value of unchanged propositions

Making the Plan Graph



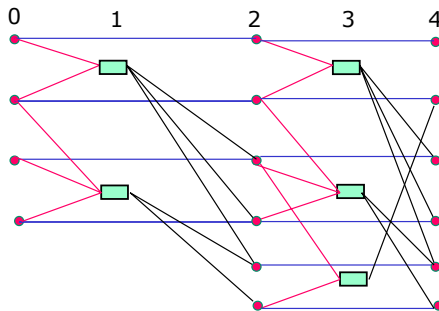
- we start with the initial conditions
- add actions with satisfied conditions
- add all effects of the actions from the previous level
- add all propositions from level 0 to level 2 and add maintenance actions (with blue lines)
- repeat for the next level

Making the Plan Graph



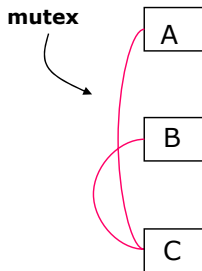
- we start with the initial conditions
- add actions with satisfied conditions
- add all effects of the actions from the previous level
- add all propositions from level 0 to level 2 and add maintenance actions (with blue lines)
- repeat for the next level

Making the Plan Graph



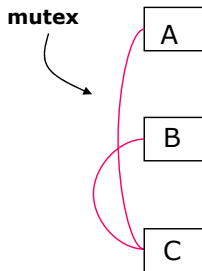
- we start with the initial conditions
- add actions with satisfied conditions
- add all effects of the actions from the previous level
- add all propositions from level 0 to level 2 and add maintenance actions (with blue lines)
- repeat for the next level

Mutually Exclusive Actions



- at this point the graph is representation of the complete search tree down to depth n
- what about mutually exclusive actions?
 - a pruning phase where we find and mark mutually exclusive actions
 - these are actions that cannot be done in the same step
 - we call these actions **mutex**
 - actions A and C are mutex and actions B and C are mutex
 - we could execute A and B in parallel but if we execute C we can't do any of the others

Mutually Exclusive Actions



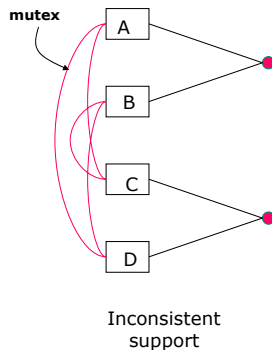
Two actions at level i are mutex in case of:

- **inconsistent effects:** effect of one action is negation of effect of another
- **interference:** one action deletes the precondition of another
- **competing needs:** the actions have preconditions that are mutex at level $i - 1$

Mutually Exclusive Propositions

Two propositions at level i are mutex in case of:

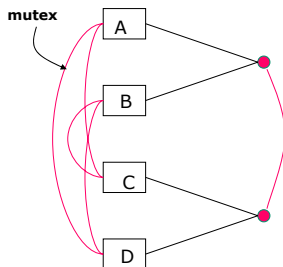
- **negation:** they are negations of one another
 - e.g. P and $\neg P$
- **inconsistent support:** all ways of achieving the propositions at level $i - 1$ are pairwise mutex



Mutually Exclusive Propositions

Two propositions at level i are mutex in case of:

- **negation:** they are negations of one another
 - e.g. P and $\neg P$
- **inconsistent support:** all ways of achieving the propositions at level $i - 1$ are pairwise mutex
- the arc indicates that they are mutex



Inconsistent
support

Solution Extraction

To find a solution we have the following steps:

- if all the literals in the goal appear at the deepest level and **no** mutex, then we search for a solution for each subgoal at level i
 - e.g. if our goal is P and $\neg Q$, then both P and $\neg Q$ are in the last proposition level; if they are not mutex, we look for a plan
 - for each subgoal at level i
 - choose an action to achieve it
 - if it is mutex with another action, return *fail*
- repeat for preconditions at level $i - 2$ (our next set of subgoals)

Birthday Dinner example

Goal: get a birthday dinner for somebody who is at home and asleep.

- Goal: \neg garbage and dinner and present

- Init: garbage and clean and quiet

- Actions:

- Cook

- Pre: clean

- Eff: dinner

- Wrap

- Pre: quiet

- Eff: present

- Carry

- Pre: garbage

- Eff: \neg garbage and \neg clean

- Dolly

- Pre: garbage

- Eff: \neg garbage and \neg quiet

Birthday Dinner example

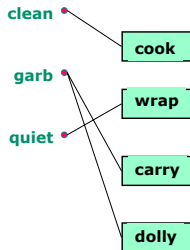
clean •

garb •

quiet •

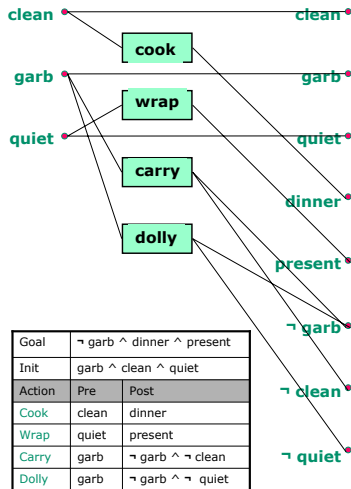
Goal	$\neg \text{garb} \wedge \text{dinner} \wedge \text{present}$	
Init	$\text{garb} \wedge \text{clean} \wedge \text{quiet}$	
Action	Pre	Post
Cook	clean	dinner
Wrap	quiet	present
Carry	garb	$\neg \text{garb} \wedge \neg \text{clean}$
Dolly	garb	$\neg \text{garb} \wedge \neg \text{quiet}$

Birthday Dinner example

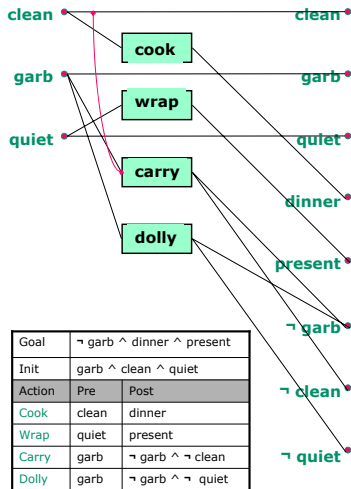


Goal	$\neg \text{garb} \wedge \text{dinner} \wedge \text{present}$	
Init	$\text{garb} \wedge \text{clean} \wedge \text{quiet}$	
Action	Pre	Post
Cook	clean	dinner
Wrap	quiet	present
Carry	garb	$\neg \text{garb} \wedge \neg \text{clean}$
Dolly	garb	$\neg \text{garb} \wedge \neg \text{quiet}$

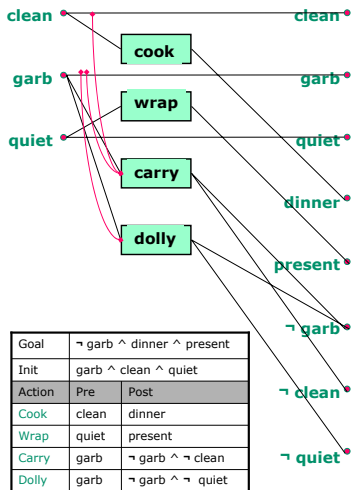
Birthday Dinner example



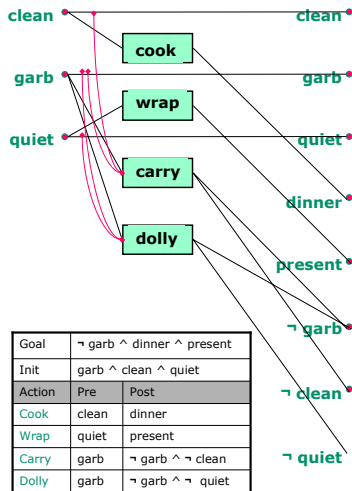
Birthday Dinner example



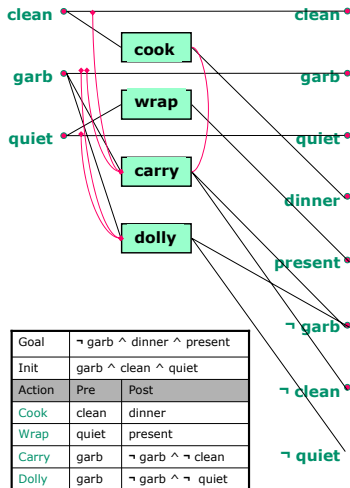
Birthday Dinner example



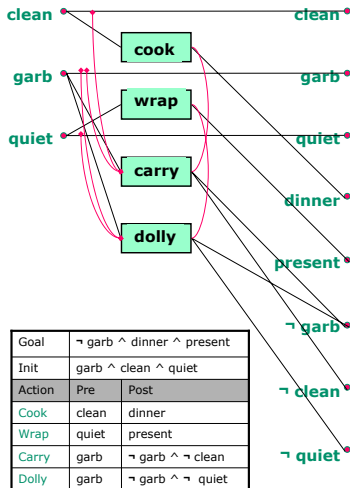
Birthday Dinner example



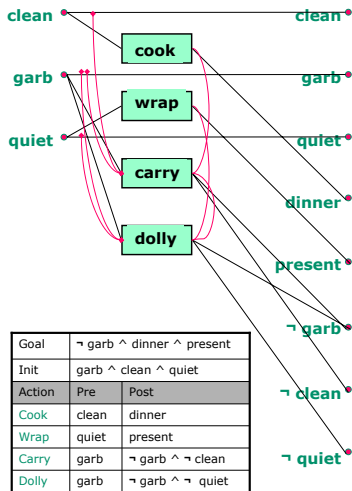
Birthday Dinner example



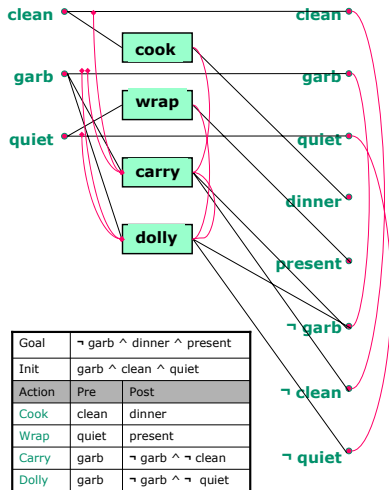
Birthday Dinner example



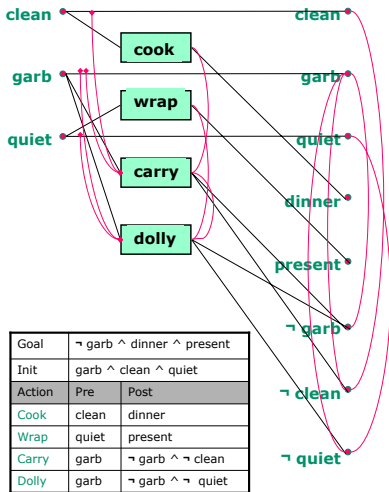
Birthday Dinner example



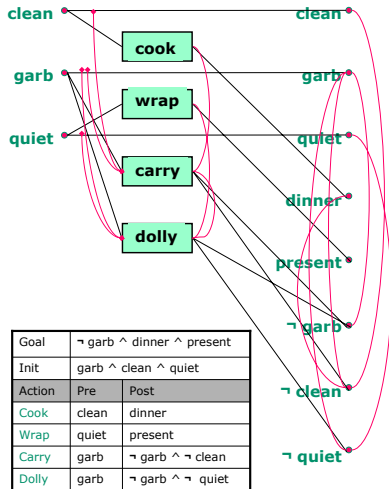
Birthday Dinner example



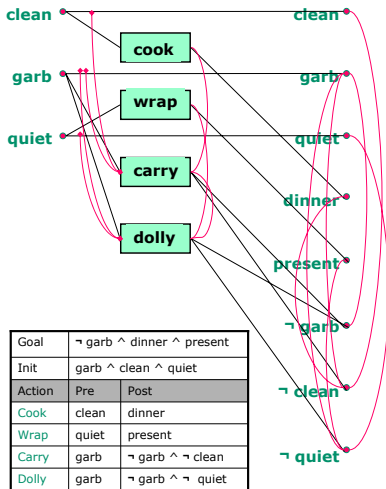
Birthday Dinner example



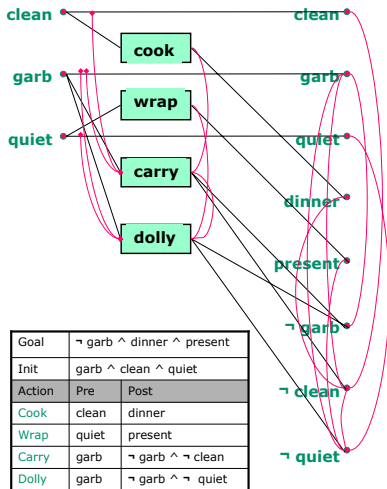
Birthday Dinner example



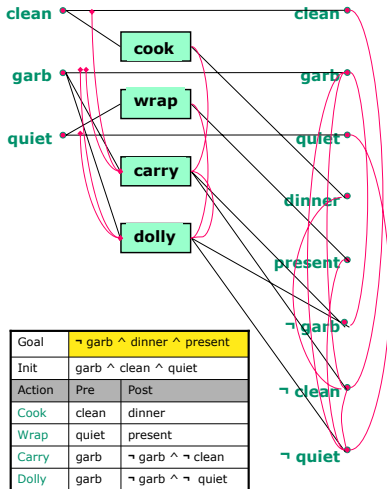
Birthday Dinner example



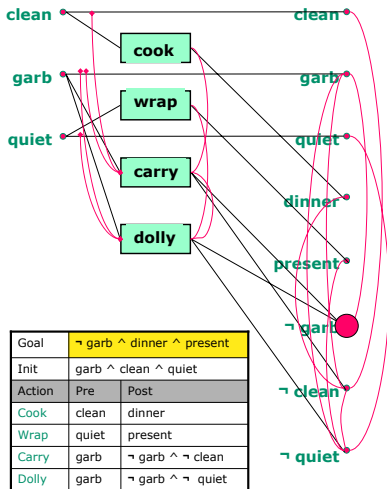
Birthday Dinner example



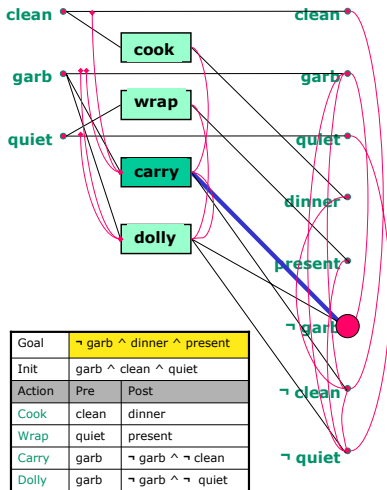
Birthday Dinner example



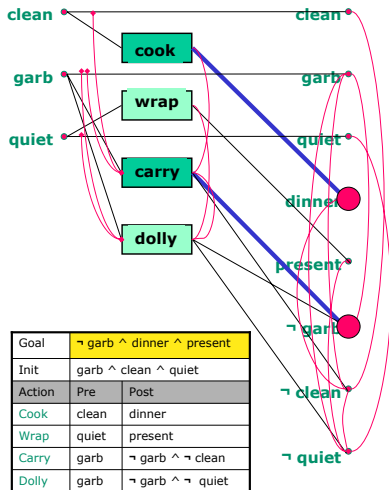
Birthday Dinner example



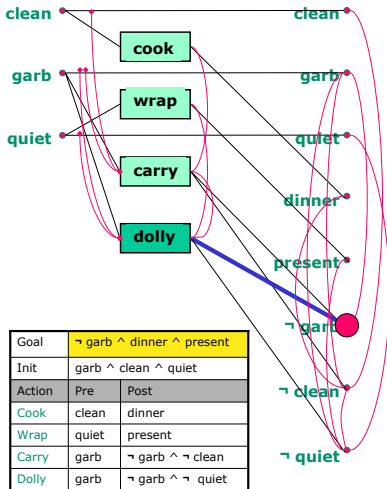
Birthday Dinner example



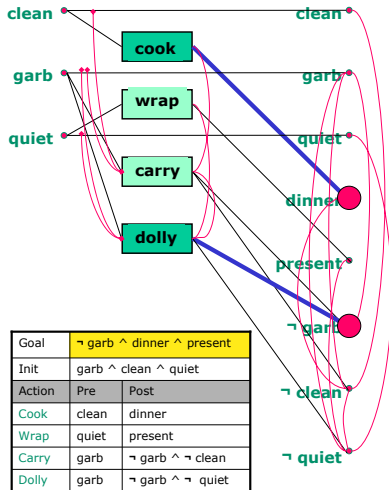
Birthday Dinner example



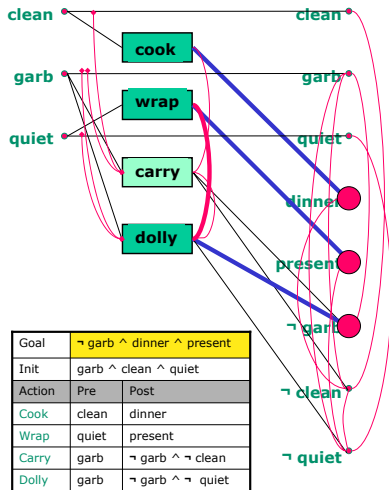
Birthday Dinner example



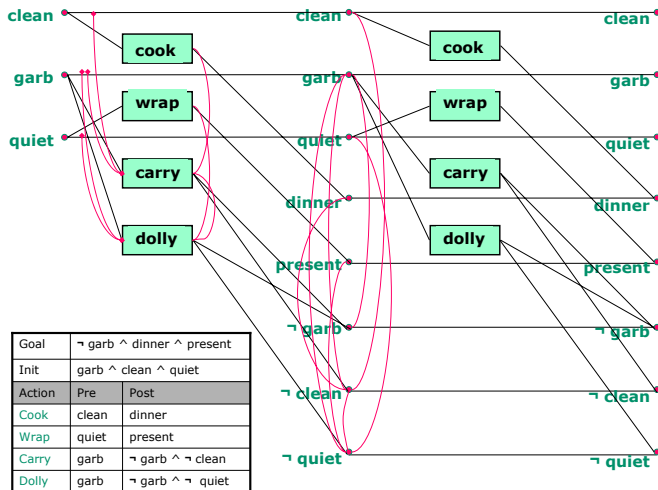
Birthday Dinner example



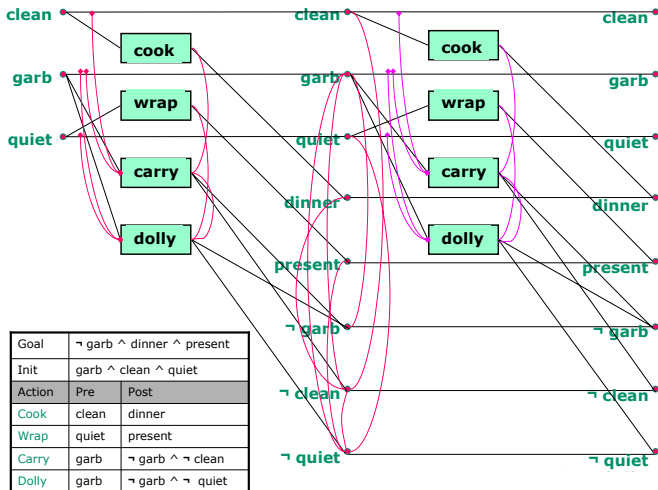
Birthday Dinner example



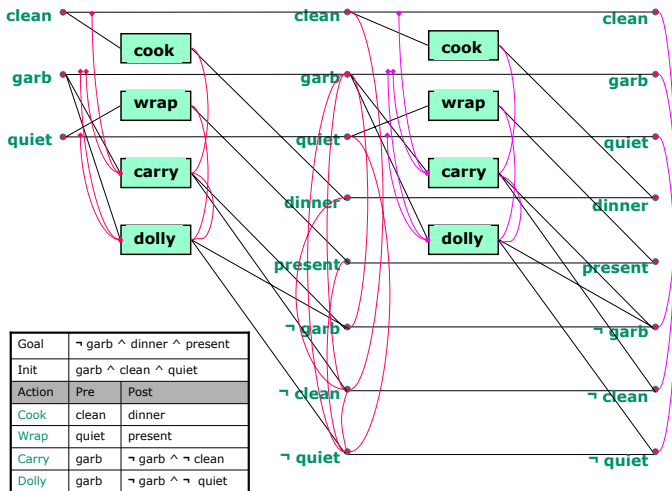
Birthday Dinner example



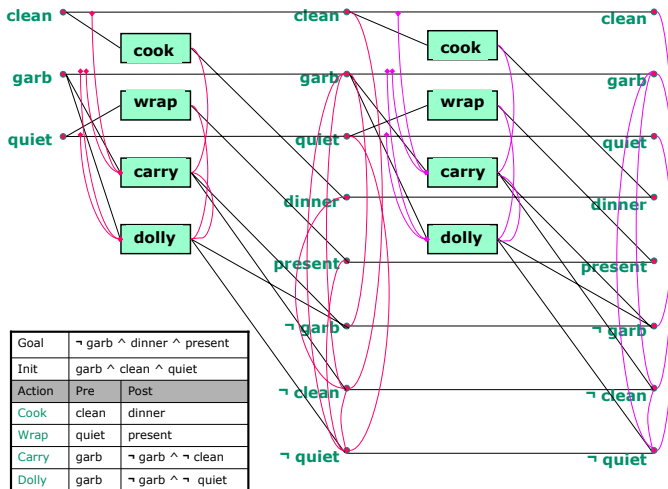
Birthday Dinner example



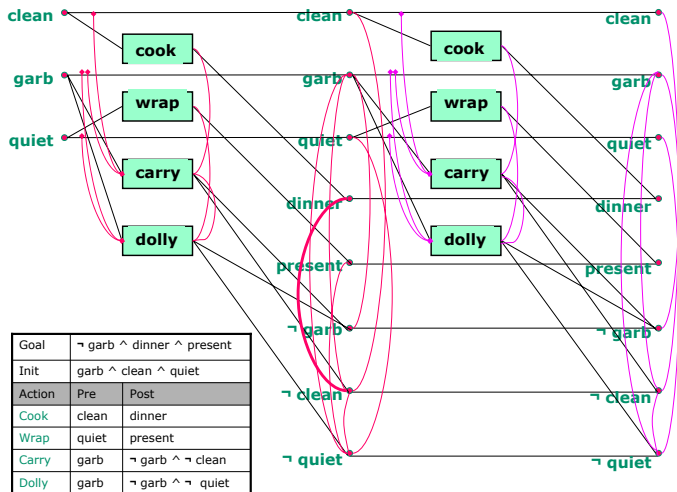
Birthday Dinner example



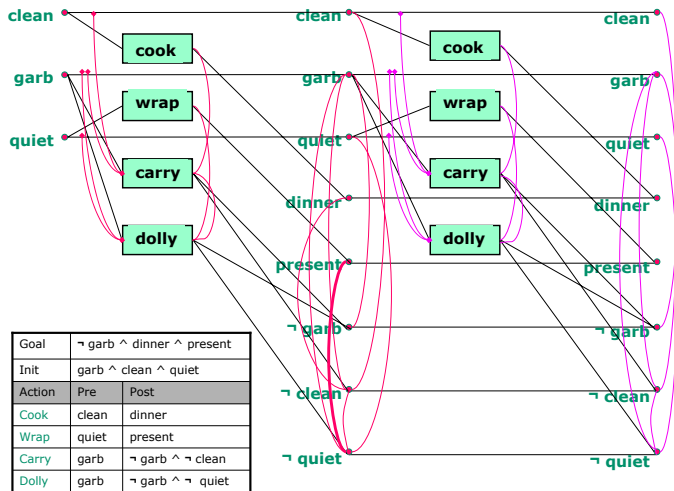
Birthday Dinner example



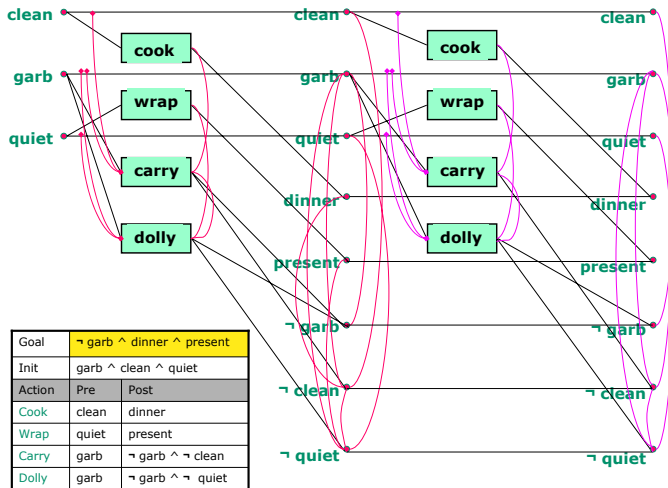
Birthday Dinner example



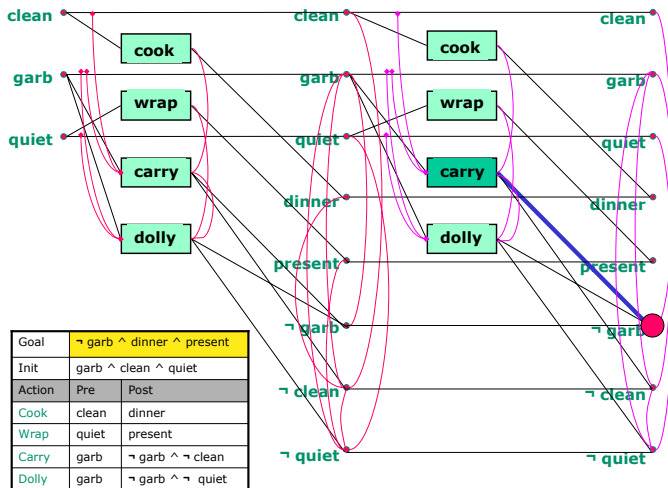
Birthday Dinner example



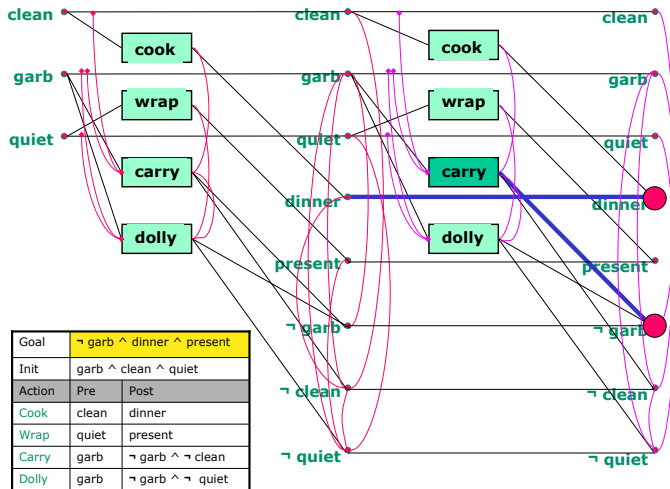
Birthday Dinner example



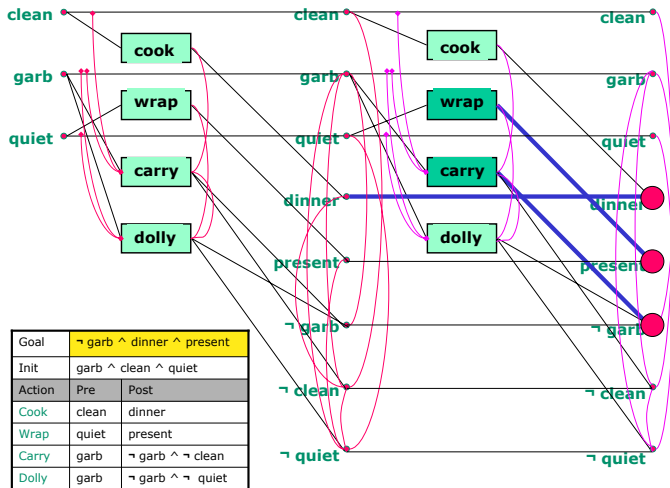
Birthday Dinner example



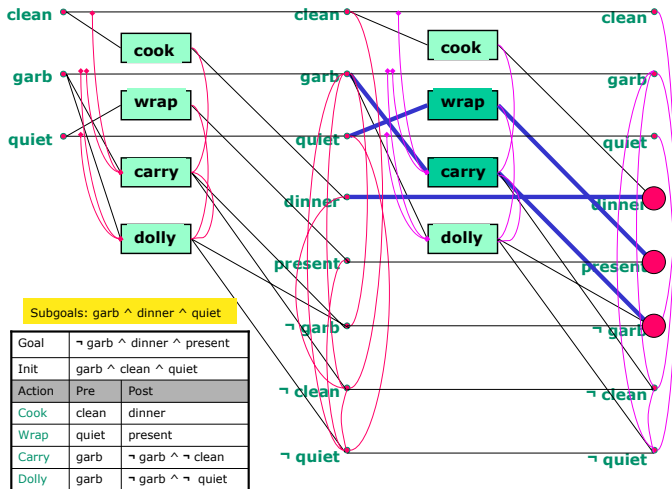
Birthday Dinner example



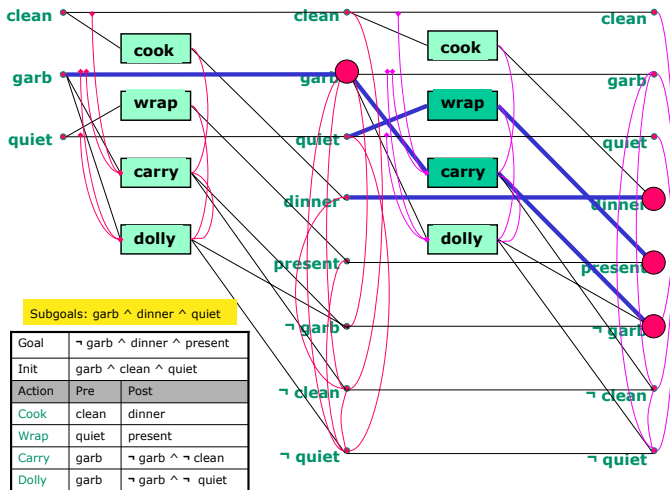
Birthday Dinner example



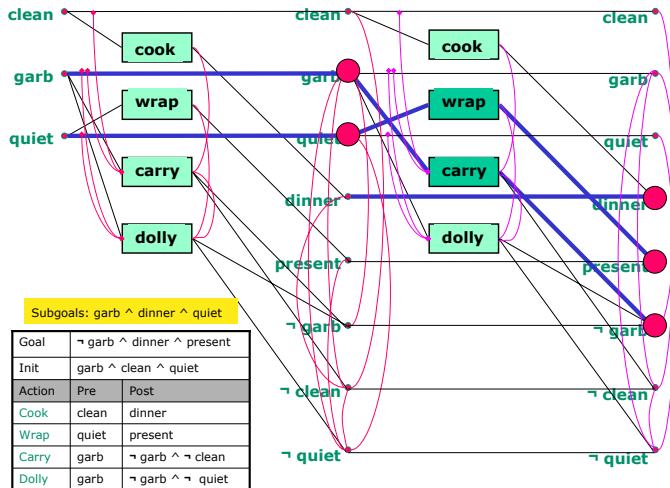
Birthday Dinner example



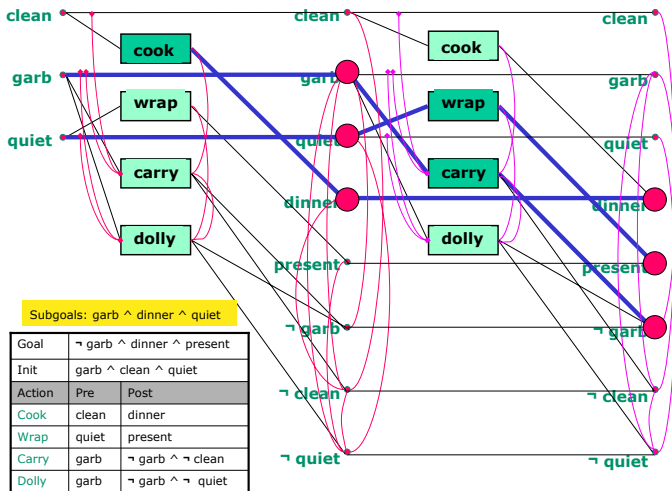
Birthday Dinner example



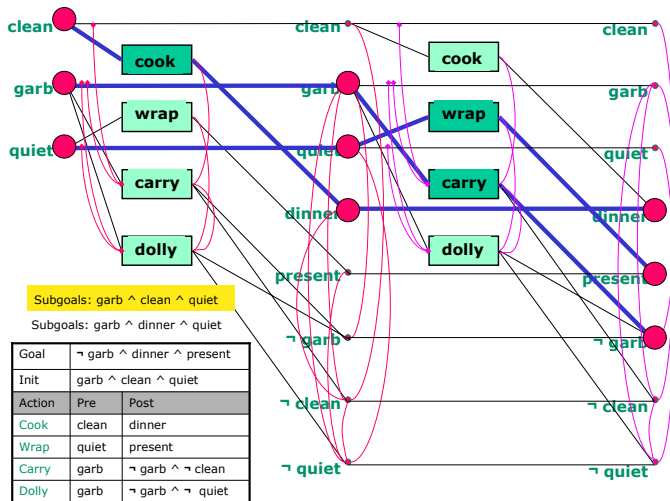
Birthday Dinner example



Birthday Dinner example



Birthday Dinner example



Zusammenfassung

- Planungsprobleme sind spezielle Suchprobleme mit *faktorisierter* Zustandsrepräsentation. Sie können in PDDL formalisiert werden
- Diese Formalisierung erlaubt die Nutzung spezialisierter *Planungsalgorithmen*, die oft um Größenordnungen schneller als allgemeine Suchalgorithmen sind
- Außerdem ermöglicht diese Formalisierung die Definition von guten Heuristiken, sodass die Algorithmen nicht den gesamten Suchraum explorieren müssen
- Partially ordered planning ist ein Planungsalgorithmus, der einen partiell geordneten Plan durch schrittweises Hinzufügen weiterer Aktionen erzeugt
- Graphplan ist ein propositionaler Planungsalgorithmus, der iterativ einen Plan-Graph wachsender Größe erzeugt und aus diesem einen Plan extrahiert