DPLL und SLD Resolution

Einführung in die logische Programmierung

2018

Michael Leuschel

Wiederholung: Resolution

- Aus Klauseln: $p \lor \alpha$ und $\neg p \lor \beta$ leiten wir neue Klausel ab: $\alpha \lor \beta$
 - p atomare Ausage
 - α, β beliebige Formel, kann leer sein
 - Anmerkung: Disjunktion ist assoziativ und kommutativ:
 - $s \lor (\neg t \lor r) \equiv (s \lor \neg t) \lor r \equiv \neg t \lor (s \lor r)$
 - Eine Klausel kann also als Menge an Literalen angesehen werden: {s,¬t,r}
- Um Resolution gut anwenden zu können wandeln wir unsere Formeln in KNF um

KNF Umwandlung: Ritter-Puzzle

```
    Theorie:
    (A ⇔ ¬B ∨ ¬C) ∧ (B ⇔ A)
    (A → ¬B ∨ ¬C) ∧ (¬B ∨ ¬C → A) ∧ (B → A)∧ (A → B)
    (¬A ∨ ¬B ∨ ¬C) ∧ (¬(¬B ∨ ¬C) ∨ A) ∧ (¬B ∨ A)∧ (¬A ∨ B)
    (¬A ∨ ¬B ∨ ¬C) ∧ ((B ∧ C) ∨ A) ∧ (¬B ∨ A)∧ (¬A ∨ B)
    (¬A ∨ ¬B ∨ ¬C) ∧ (B ∨ A) ∧ (C ∨ A) ∧ (¬B ∨ A)∧ (¬A ∨ B)
```

• $\{\neg A \lor \neg B \lor \neg C, B \lor A, C \lor A, \neg B \lor A, \neg A \lor B\}$

1: A sagt: "B ist ein Schurke oder C ist ein Schurke"
2: B sagt"A ist ein Ritter"

- Query (negiert):
- ¬(A ∧ B ∧ ¬C)
- {¬A∨¬B∨C}

```
c CanonicalCNFFormat
p cnf 3 6
-1 -2 -3 0
1 2 0
1 3 0
1 -2 0
-1 2 0
-1 -2 3 0
```

KNF in Mengen-Notation

- Einzelne Formel in KNF:
 - $(\neg A \lor \neg B \lor \neg C) \land (B \lor A) \land (C \lor A) \land (\neg B \lor A) \land (\neg A \lor B)$
- Schreiben wir als Menge von Klauseln:
 - $\{\neg A \lor \neg B \lor \neg C, B \lor A, C \lor A, \neg B \lor A, \neg A \lor B\}$
- Jede Klausel selber kann als Menge gesehen werden:
 - { {¬A,¬B,¬C}, {B,A}, {C,A}, {¬B,A}, {¬A,B} }
- Resolution in dieser Notation:
 - Falls p∈C, ¬p∈C' kann man Resolution anwenden: neue Klausel: (C\{p}) ∪ (C'\{¬p})

DPLL

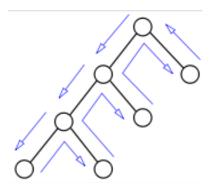
- Gegegeben einer Aussagenlogikformel in KNF, bestimmen
 - Ob die Formel erfüllbar ist (d.h.: gibt es mindestens ein Modell?)
 - Und falls ja, ein Modell ausgeben

DPLL – partielle Interpretationen

- DPLL baut inkrementell Interpretationen auf in der Hoffnung Modelle zu finden
- Beispiel:
 - $\{\neg A \lor \neg B \lor \neg C, B \lor A, C \lor A, \neg B \lor A, \neg A \lor B, \neg A \lor \neg B \lor C\}$
- Interpretation: {A,B,C} → {true,false}
- Modell:
 - Interpretation die alle Klauseln wahr macht (Konjunktion an Klauseln)
 - Modell macht eine Klausel wahr wenn mindestens ein Literal wahr ist (Disjunktion an Literalen)
- Partielle Interpretation:eine Abbildung von einer Teilmenge der Aussagen nach {true,false}

DPLL (Davis-Putnam-Logemann-Loveland) Algorithmus

- Resolutions-basiertes Verfahren
- Findet auch Modelle
- Grundlage der SAT- und SMT-Solver
- Zwei Rückgabewerte:
 - SAT: ein Modell wurde generiert
 - UNSAT: kein Modell existiert



Literal auf wahr setzen: KNF | {Lit}

- Was muss man mit Klauseln (KNF) machen wenn man ein Literal wahr macht?
- Beispiel: wir machen B wahr in folgenden Klauseln:
- KNF={ {¬A,¬B,¬C}, {B,A}, {C,A}, {¬B,A}, {¬A,B} }
 - Alle Klauseln in denen B positiv aufkommt können gelöscht werden; diese sind nun erfüllt
 - { {¬A,¬B,¬C}, {C,A}, {¬B,A} }
 - Nun wenden wir Resolution von **B** mit allen Klauseln an in denen ¬**B** auftaucht:
 - $\{ \{ \neg A, \neg C \}, \{ C,A \}, \{ A \} \} = KNF|_{\{B\}}$
 - Die Klausel { A} ist eine "Unit-Clause": A ist nun gezwungermaßen wahr

Basic DPLL ('60, '62)

• Baum-basierte Suche nach einem Modell, guided by the clauses of Φ.

```
DPLL-recursive(formula F, partial assignment p)
 (F,p) = Unit-Propagate(F, p);
                                                   If a clause tells you
 If F contains clause {} then
                                                   the value of a var,
                                                   set it appropriately.
        return (UNSAT, null);
If F = {} then
        return (SAT, p);
 x = literal such that x = and \neg x = are not in p; \leftarrow
                                                         Choose a branch.
 (status, p') = DPLL-recursive(F|_{\{x\}}, pU\{x\});
                                                         Many heuristics
                                                         to choose from.
 If status == SAT then
        return (SAT, p');
 Else return
        DPLL-recursive(F|_{\{\neg x\}}, pU\{\neg x\});
```

Basic DPLL

If a clause tells you the value of a variable, set it appropriately.

```
Unit-Propagate(formula F, partial assignment p)

If F has no empty clause then

While F has a unit clause \{x\}

F = F|_{\{x\}};
p = p \ U \ \{x\};
return \ (F,p)
```

Ausführungsbeispiel DPLL

Prolog Version von DPLL - 1

Prolog Version von DPLL – 2 – KNF | {Lit}

```
• becomes true (TrueLit, Clause) :- member (TrueLit, Clause).
```

```
• simplify(FalseLit,Clause,SimplifedClause) :- delete(Clause,FalseLit,SimplifedClause). % Resolution
```

Prolog Version von DPLL – 3 – Algorithm

```
dpll(Clauses, [unit(Lit)|Stack]) :-
select([Lit], Clauses, Clauses2), % unit clause found
set literal(Lit, Clauses2, Clauses3),
dplT(Clauses3, Stack).
dpll([],Stack) :- !, Stack=[]. % SAT
dpll(Clauses, [branch(Lit)|Stack]) :-
nonmember([],Clauses), % no inconsistency
choose literal(Clauses, Lit),
set literal(Lit, Clauses, Clauses2),
dplT(Clauses2,Stack).
choose_literal([[Lit|_] | _], Lit).
choose_literal([[Lit|_] | _], NegLit) :-
negate(Lit,NegLit).
```

Optimierungen

- Pure Literals: wenn ein Literal nur positiv oder nur negativ auftaucht kann man es setzen und die betroffenen Klauseln löschen
 - Wird aus Performance Gründen oft nicht gemacht
- Watched Literals und Unit-Propagation:
 - Für jede Klausel beobachtet man 2 Literale (wenn es nur 1 Literal gibt hat man eine Unit-Klausel)
 - Damit aus der Klausel eine Unit-Klausel wird muss mindestens eines der beiden Literale gesetzt werden
 - Beispiel: {¬A,¬B,¬C,D} : wir beobachten nur A und B

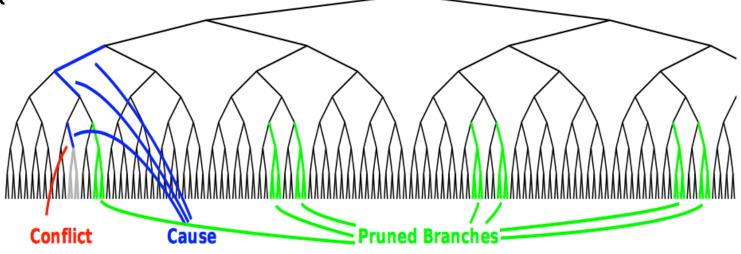
 - {¬A,¬B,¬C,D} → B=true →→ wir beobachten nun A und D
 - (es gibt einen eleganten Prolog SAT-Solver von Howe&King der "watched literals" mit Koroutinen implementiert)

Andere Optimierungen

- Nicht-chronologisches Backtracking
- Konflikt-Klauseln lernen
- Variable-Ordering

Randomised Restart

• ...



SAT Solver

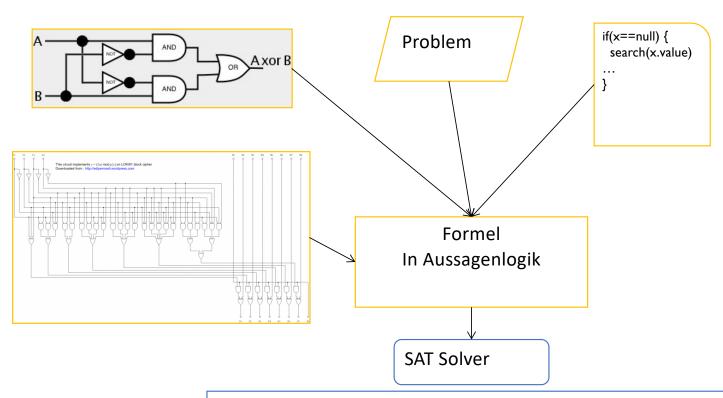
- Sat4J (http://www.sat4j.org)
- MiniSat
- Glucose
- Lingeling, Plingeling
- •
- Wettbewerbe: http://www.satcompetition.org

	Gold	Silver	Bronze	Gold	Silver	Bronze	Gold	Silver Bronze
	Agile Track			Main Track			Random Track	
SAT+UNSAT	Riss	TB_Glucose	CHBR_Glucose	MapleCOMSPS	Riss	Lingeling	Dimetheus	CSCCSat DCCAlm
	Parallel Track			No-Limit Track			Incremental Library Track	
SAT+UNSAT	Treengeling	Plingeling	CryptoMiniSat	BreakIDCOMiniSatPS	Lingeling	abcdSAT	CryptoMiniSat	Glucose Riss
	Best Application Benchmark Solver in the Main Track			Best Crafted Benchmark Solver in the Main Track			Best Glucose Hack in the Main Track	
SAT+UNSAT	MapleCOMSPS			TC Glucose			Kiel	



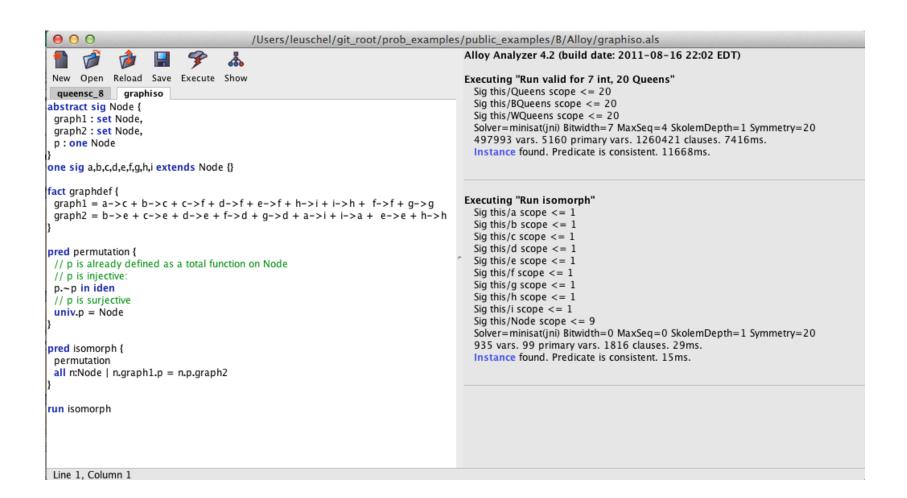
```
c solving KnightKnaves.cnf
$ java -jar /Applications/Development/SAT/sat4j-core-
                                                                   c reading problem ...
v20130525/org.sat4j.core.jar KnightKnaves.cnf
                                                                   c ... done. Wall clock time 0.005s.
c SAT4J: a SATisfiability library for Java (c) 2004-2013 Artois
                                                                   c declared #vars
University and CNRS
                                                                   c #constraints 5
c This is free software under the dual EPL/GNU LGPL licenses.
                                                                   c constraints type
c See www.sat4j.org for details.
                                                                   c org.sat4j.minisat.constraints.cnf.OriginalBinaryClause => 4
c version 2.3.5.v20130525
                                                                   c org.sat4j.minisat.constraints.cnf.OriginalWLClause => 1
c java.runtime.name Java(TM) SE Runtime Environment
                                                                   c 5 constraints processed.
c java.vm.name
                              Java HotSpot(TM) 64-Bit Server VM
                                                                   c starts
                                                                                       : 1
c java.vm.version 25.73-b02
                                                                   c conflicts
                                                                                                  : 1
c java.vm.vendor
                    Oracle Corporation
                                                                   c decisions
                                                                                                  : 1
c sun.arch.data.model
                              64
                                                                   c propagations
                                                                                                  : 4
c java.version
                              1.8.0 73
                                                                   c inspects
                                                                                                  : 8
c os.name
                    Mac OS X
                                                                   c shortcuts
                                                                                                  : 0
c os.version
                              10.12.1
                                                                   c learnt literals : 1
                    x86 64
c os.arch
                                                                   c learnt binary clauses
                                                                                                  : 0
                              125533992
c Free memory
                                                                   c learnt ternary clauses
                                                                                                  : 0
c Max memory
                              1908932608
                                                                   c learnt constraints
                                                                                                  . 0
c Total memory
                              128974848
                                                                   c ignored constraints
                                                                                                  : 0
c Number of processors
                                                                   c root simplifications
                                                                                                  : 2
c --- Begin Solver configuration ---
                                                                   c removed literals (reason simplification)
                                                                                                                      : 0
                                                                   c reason swapping (by a shorter reason): 0
org.sat4j.minisat.constraints.MixedDataStructureDanielWL@65b3120
                                                                   c Calls to reduceDB: 0
                                                                   c Number of update (reduction) of LBD
c Learn all clauses as in MiniSAT
                                                                   c Imported unit clauses
c claDecay=0.999 varDecay=0.95 conflictBoundIncFactor=1.5
                                                                   c speed (assignments/second) : 2000.0
initConflictBound=100
                                                                   c non guided choices
                                                                                                 1
c VSIDS like heuristics from MiniSAT using a heap lightweight
                                                                   c learnt constraints type
component caching from RSAT
                                                                   c constraints type
c Expensive reason simplification
                                                                   c org.sat4j.minisat.constraints.cnf.OriginalBinaryClause => 4
c Glucose 2.1 dynamic restart strategy
                                                                   c org.sat4j.minisat.constraints.cnf.OriginalWLClause => 1
c Glucose 2 learned constraints deletion strategy
                                                                   c 5 constraints processed.
c timeout=2147483647s
                                                                   s SATISFIABLE
c DB Simplification allowed=true
                                                                   v 1 2 -3 0
c Listener: org.sat4j.minisat.core.VoidTracing@79fc0f2f
                                                                   c Total wall clock time (in seconds): 0.01
c --- End Solver configuration ---
```

Praktische Anwendungen



Solver=minisat(jni) Bitwidth=5 MaxSeq=3 SkolemDepth=1 Symmetry=20 118805 vars. 2368 primary vars. 293152 clauses. 1462ms.

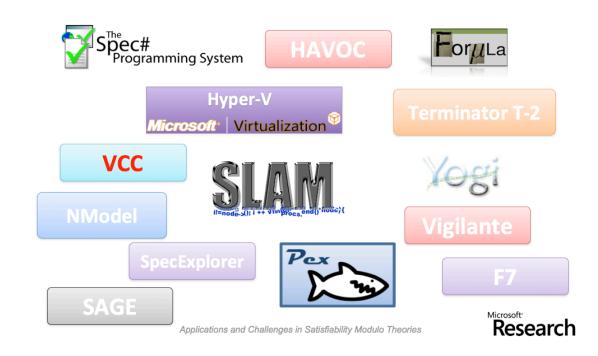
No instance found. 44ms.



SMT (SATisfiability Modulo Theories)

- Erweiterung von SAT:
 - Aussagen sind Prädikate in einer Theorie
 - aus $\{\neg A, \neg B, \neg C, D\}$ wird $\{\neg (x>10), \neg (x>20), \neg (x<y), (y<10)\}$
 - Es gibt also Abhängikeiten zwischen den Aussagen
 - Wenn B wahr ist, dann ist auch A wahr, wenn A falsch ist dann ist auch B falsch,...
 - Es gibt eine verschiedene Theorien: lineare Arithmetik, Bitvektoren,...
- Bekanntester Solver: Z3 von Microsoft

Some Applications @ Microsoft



Lineare Resolution in Prolog

Horn Klauseln

- Literal = p oder ¬p wo p eine atomare Aussage ist (p: positives, ¬p: negatives Literal)
- Klausel = Disjunktion von Literalen
 - Bsp: $\neg p \lor q$, wet $\lor \neg rains \lor \neg outside$
- Horn Klausel wenn maximal 1 positives Literal
- Anfrage (Denial) wenn kein positives Literal

Prolog Programme und KNF (Wdh.)

- Anmerkung: $\neg p \lor q \equiv p \rightarrow q$
- Prolog
 - wet :- rains, outside.
 - Dies steht für die logische Formel:

wet
$$\leftarrow$$
 rains \land outside

• Diese ist logisch äquivalent zu

• Jede Prolog Regel steht für eine Horn Klausel!

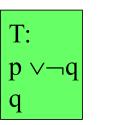
DPLL Übung: Schaltung per Resolution Was macht Prolog? % Die Belegung von der Aufgabe: a. not b. c. not d. e. % Schaltungen der ersten Ebene and 11 :- a, b. or11 :- b. or11 :- c. and 12 :- c, d. not1 :- not e. % Schaltungen der zweiten Ebene or21 :- and11. or21 :- not1. and2 :- or11, not1. or22 :- and12. or22 :- not1.

not2 :- e. % \+ not1.

```
% Schaltungen der dritten Ebene
and 3:-or21, and 2:-or21.
or3 :- or22.
or3 :- not2.
% Schaltungen der vierten Ebene
or4 :- and3.
or4 :- or3.
and 4:- or 3, not 2.
% Letzte Ebene
and := and := or := or := or := .
output :- and5.
```

Programm $\Rightarrow_?$ output

Lineare Resolution



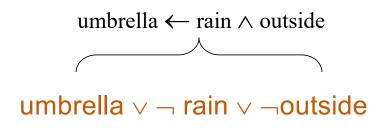


D': ¬q

- 1. Nehme eine Theorie T in KNF mit Horn Klauseln, aber ohne Anfragen
- 2. Nehme eine Anfrage D
- 3. Führe Resolution von D mit einer Klausel aus T aus
 - wir erhalten eine neue Anfrage D'
- 4. Falls D'=□ sind wir fertig
- 5. Sonst setze D := D' (vergesse die alte Anfrage) and gehe zu Schritt 3 zurück
- Beobachtungen:
 - Negative Literale kommen immer aus D,
 - Positive Literale kommen immer aus T, T bleibt unverändert
 - In Schritt 3 können mehrere Klauseln aus T anwendbar sein

Lineare Resolution und Prolog

```
umbrella :- rain, outside.
rain.
outside.
?- umbrella.
```





rain outside

Linear =
Man kann die vorherigen Anfragen "vergessen"

Selektions-Funktion und SLD

- "Auswahlregel": welches negative Literal in der aktuellen Anfrage soll benutzt werden:
 - <u>¬ rain</u> ∨ ¬outside
 - ¬ rain ∨ ¬outside
- SLD Resolution: lineare Resolution parametrisiert durch eine Selektions-Funktion

SLD-Resolution

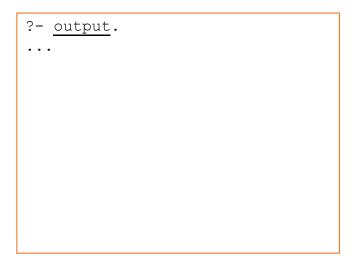
- S: Selektions-Funktion
- L: Lineare Resolution
- D: Definite Klauseln (Horn Klauseln, keine Negation im Rumpf von Klauseln)
- definiert die Ausführung von logischen Programmen

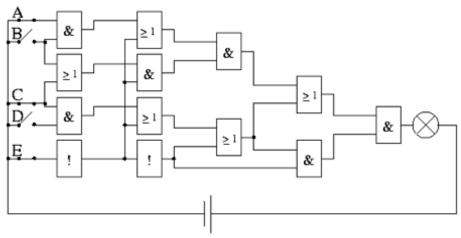
Terminologie

- **SLD-Ableitung** für $P \cup \{G\}$
 - Folge von Anfragen G_i:
 - Anwendung der Auswahlregel auf G_i
 - Resolutionsschritt mit ausgewähltem Literal von G_i und einer Programmklausel um die nächste Anfrage G_{i+1} abzuleiten
- **SLD-Refutation** für $P \cup \{G\}$
 - SLD-Ableitung die mit dem Widerspruch □ endet

```
% Die Belegung von der Aufgabe:
a. not b. c. not d. e.
% Schaltungen der ersten Ebene
and 11 :- a, b.
or11 :- b.
or11 :- c.
and 12 :- c, d.
not1 :- not e.
% Schaltungen der zweiten Ebene
or21 :- and11.
or21 :- not1.
and2 :- or11, not1.
or22 :- and12.
or22 :- not1.
not2 :- e. % \+ not1.
% Schaltungen der dritten Ebene
and 3: or 21, and 2.
or3 :- or22.
or3 :- not2.
% Schaltungen der vierten Ebene
or4 :- and3.
or4 :- or3.
and 4: or 3, not 2.
% Letzte Ebene
and5 :- and4, or4.
output :- and5.
```

eine erfolgreiche SLD-Ableitung?

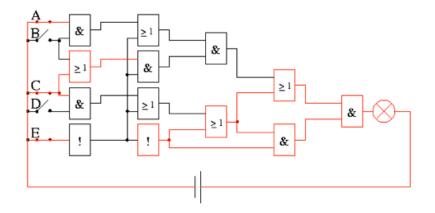




```
% Die Belegung von der Aufgabe:
a. not b. c. not d. e.
% Schaltungen der ersten Ebene
and 11 :- a, b.
or11 :- b.
or11 :- c.
and 12 :- c, d.
not1 :- not e.
% Schaltungen der zweiten Ebene
or21 :- and11.
or21 :- not1.
and2 :- or11, not1.
or22 :- and12.
or22 :- not1.
not2 :- e. % \+ not1.
% Schaltungen der dritten Ebene
and : - or 21, and 2.
or3 :- or22.
or3 :- not2.
% Schaltungen der vierten Ebene
or4 :- and3.
or4 :- or3.
and 4: or 3, not 2.
% Letzte Ebene
and5 :- and4, or4.
output :- and5.
```

eine erfolgreiche SLD-Ableitung

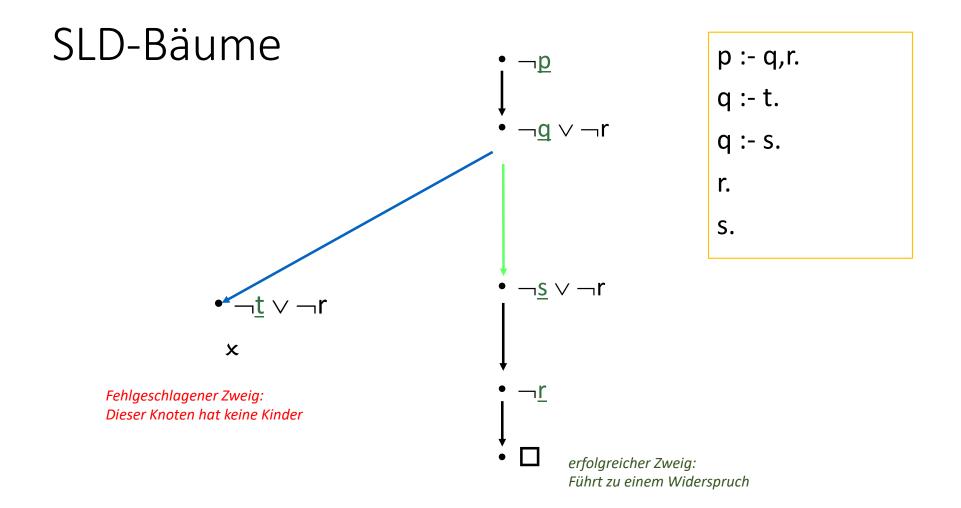
```
?- output.
?- and5.
?- and4, or4.
?- or3, not2, or4.
?- not2, not2, or4.
?- e, not2, or4.
?- not2, or4.
?- e, or4.
?- or4.
?- or3.
?- not2.
?- e.
[]
```



SLD-Bäume: Definition

- **SLD-Baum** für $P \cup \{\neg Q\}$:
- Wurzel des Baumes:
 - Anfrage: ¬ Q
- **Blätter** sind entweder:
 - Erfolg □ oder
 - Blätter wo keine Klausel auf das ausgewählte Literal passt

- Für jeden Knoten (ausser □):
 - Ausgewähltes Literal L ist unterstrichen
 - Die Kinder sind alle möglichen Resolventen (Resolution von L mit einer Klausel aus P)



Prolog: Tiefensuche (Depth-First), Selection Rule: erstes Literal links

SLD-Bäume und Prolog

- Auswahlregel von Prolog wählt immer das erste Literal in der Anfrage aus (left-to-right)
 - (man kann dies aber durch Block/When Annotationen in modernen Prologsystemen ändern)
- Prolog durchläuft den SLD-Baum per Tiefensuche mit Backtracking bei einem Fehlschlag
 - Die Reihenfolge der Klauseln im Programm ist für die Reihenfolge der Abarbeitung relevant

Arten von SLD Bäumen

- Fehlgeschlagen (Failed) vs
 Endlich vs Unendlich Ergolgreich (Successful)
 - Erfolgreich: es gibt mindestens ein Blatt mit □
 - Fehlgeschlagen: alle anderen Fälle

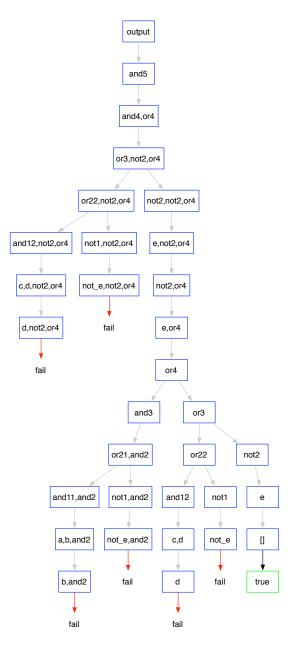
Theorem

- $P \cup \{\neg Q\}$ ist unerfüllbar
 - gdw
- der SLD-Baum für P \cup { \neg Q} erfolgreich ist

- Gilt für jede Auswahlregel
- Achtung: der Baum kann unendlich sein
- Achtung: je nach
 Auswahlregel kann der Baum
 für die gleiche Anfrage und
 das gleiche Programm
 endlich oder unendlich sein

Beispiel für einen SLD-Baum

```
% Die Belegung von der Aufgabe:
a. not b. c. not d. e.
% Schaltungen der ersten Ebene
and11 :- a,b.
or11 :- b.
or11 :- c.
and 12 :- c, d.
not1 :- not e.
% Schaltungen der zweiten Ebene
or21 :- and11.
or21 :- not1.
and2 :- or11, not1.
or22 :- and12.
or22 :- not1.
not2 :- e. % \+ not1.
% Schaltungen der dritten Ebene
and 3: or 21, and 2.
or3 :- or22.
or3 :- not2.
% Schaltungen der vierten Ebene
or4 :- and3.
or4 :- or3.
and 4:- or 3, not 2.
% Letzte Ebene
and5 :- and4, or4.
output :- and5.
```



Übung: Finden Sie P \cup { \neg Q} für:

- einen endlichen fehlgeschlagenen SLD-Baum (finitely-failed SLD-tree)
- einen unendlichen fehlgeschlagenen SLD-Baum
- einen unendlichen erfolgreichen SLD-Baum

 einen unendlichen erfolgreichen SLD-Baum in dem Prolog keine Lösung findet

Nicht Lineare Resolution

- 1) cut $\vee \neg$ say
- 2) $cut \vee say$

Nicht-lineare Resolution nötig um zu zeigen, dass "cut" eine logische Konsequenz ist.

Beobachte: 2) ist keine Horn Klausel

- One day Tokusan told his student Ganto,
- "I have two monks who have been here for many years. Go and examine them."
- •Gantõ picked up an ax, saying,
- "If you say a word I will cut off your heads; and if you do not say a word, I will also cut off your heads."

Linear =
Man kann die vorherigen Anfragen "vergessen"

Lineare Resolution mit Prädikatenlogik

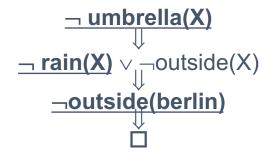
```
umbrella(City) :- rain(City), outside(City).
rain(glasgow).
rain(wuppertal).
rain(berlin).
outside(berlin).
?- umbrella(X).
X=berlin
```

```
\forall City . umbrella(City) \leftarrow rain(City) \land outside(City)
```

umbrella(City) ∨ ¬ rain(City) ∨ ¬outside(City)

. . .

rain(berlin) outside



Resolution wird um Variablen erweitert Beim Resolutionsschritt werden die Argumente "unifiziert" Programmklauseln bekommen jedes Mal frische Variablen

Zusammenfassung

- SAT Solver
 - DPLL Algorithmus um Erfüllbarkeit zu prüfen und Modelle zu finden
- Lineare Resolution für Prolog
 - Verlangt KNF mit Horn Klauseln
 - Beweis durch Widerspruch
 - Ein Denial wird mit einer Horn-Klausel aus dem Programm kombiniert
 - SLD-Ableitung, SLD-Refutation, SLD-Baum