

DAI-Labor
TU Berlin

Grundlagen der Künstlichen Intelligenz

Logikbasierte Agenten 2

Prädikatenlogik

24.11.2005

Stefan Fricke
stefan.fricke@dai-labor.de

AIOIT
Agententechnologien in betrieblichen Anwendungen und der Telekommunikation

Gliederung

- ⇒ Einleitung
- ⇒ Prädikatenlogik
 - Formalismus
 - Beispiele
- ⇒ Inferenzen in der Prädikatenlogik
 - Propositionale Inferenz
 - Unifikation
 - Resolution
- ⇒ Zusammenfassung

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 2

Aussagenlogik revisited

- ⇒ Repräsentation der Wissensbasis durch Formeln der Aussagenlogik
 - Formeln bestehen aus mit **Junktoren** verknüpften **Aussagen**
 - inklusive \top und \perp
- ⇒ **Interpretation** I weist jeder Aussage einen Wahrheitswert zu
- ⇒ **Modell** ist I mit für \top für jede Formel in Wissensbasis
- ⇒ **Logische Folgerbarkeit** ist durch Wahrheitstabellen beweisbar

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 3

Aussagenlogik revisited

- ⇒ $WB \models \phi$ durch Widerspruch beweisen: $WB \cup \neg \phi \models \perp$
- ⇒ **Resolutionsmethode** ist ein Inferenzmechanismus basierend auf **Formeln konjunktiver Normalformen**
 - Aus 2 Formeln wird eine neue Formel generiert und der Klauselmenge hinzugefügt
- ⇒ Resolutionsmethode ist konstruktiv, **vollständig** und **korrekt**

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 4

Schwächen der Aussagenlogik

- ⇒ Modellierung von Umgebungen mit sehr vielen Objekten ist schwierig
 - $\phi_1: b[1,1] \Leftrightarrow (p[1,2] \vee p[2,1])$
 - ...
 - $\phi_{16}: b[4,4] \Leftrightarrow (p[4,3] \vee p[3,4])$
- ⇒ Gesucht ist eine kompaktere Form, wie „Nachbarfelder von Falltüren sind windig“
 - analog zur menschlichen Sprache, die für die Beschreibung von Situationen **Objekte** und **Relationen** / Eigenschaften verwendet.

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 5

Von der Aussagenlogik zur Prädikatenlogik

- ⇒ Aussagenlogik beschreibt die Welt als eine Menge von Fakten
 - Symbole mit Verknüpfungen: $\neg, \Rightarrow, \wedge, \vee, \Leftrightarrow$
- ⇒ Prädikatenlogik beschreibt die Welt durch
 - Objekte: Orte, Personen, ...
 - Relationen: links_von/2, windig, ...
 - Funktionen: links_von/1, successor/1

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 6

Gliederung
⇒ Einleitung
⇒ Prädikatenlogik
→ Formalismus
→ Beispiele
⇒ Inferenzen in der Prädikatenlogik
→ Propositionale Inferenz
→ Unifikation
→ Resolution
⇒ Zusammenfassung

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 7

Prädikatenlogik (First Order Logic, FOL)	Terme
⇒ Konstanten und Variablen sind Terme.	
→ Konstanten beginnen mit Großbuchstaben,	z.B. A, B, Wert
→ Variablen beginnen mit Kleinbuchstaben,	z.B. x, y, variable
⇒ Falls f ein Funktionssymbol der Stelligkeit k ist und falls t_1, \dots, t_k Terme sind, so ist auch $f(t_1, \dots, t_k)$ ein Term.	

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 8

Prädikatenlogik (First Order Logic, FOL)	Formeln
⇒ Falls P ein Prädikatsymbol der Stelligkeit k ist, und falls t_1, \dots, t_k Terme sind, dann ist $P(t_1, \dots, t_k)$ eine (atomare) Formel.	
⇒ Für alle Formeln F und G sind auch	
$\neg F, F \wedge G, F \vee G, F \Rightarrow G, F \Leftrightarrow G$ Formeln	
⇒ Für alle Formeln F und G ist auch $F = G$ eine Formel.	
⇒ Falls x eine Variable ist und F eine Formel, so sind auch	
$\exists x F$ und $\forall x F$ Formeln.	

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 9

FOL	Wahrheit in FOL
⇒ Formeln sind wahr hinsichtlich einer Interpretation	
⇒ Interpretation bildet ab:	
→ Konstanten → Objekte	
→ Prädikatsymbole → Relationen	
→ Funktionssymbole → Funktionen	
⇒ Eine Formel $P(t_1, \dots, t_k)$ ist wahr, genau dann wenn die referenzierten Objekte t_1, \dots, t_k die Relation des Prädikats P darstellen.	

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 10

FOL	Beispiel
⇒ 5 Objekte $\{R, J, 2x \text{ left_leg}, \text{crown}\}$	
⇒ 2-stellige Relationen $\{\text{brother}, \text{on_head}\}$	
⇒ Unäre Relationen $\{\text{person}, \text{crown}, \text{king}\}$	
⇒ Unäre Funktion $\{\text{left_leg}\}$	

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 11

FOL	Beispiel: Interpretation
⇒ Intendierte Interpretation:	
→ $R \rightarrow$ Richard Löwenherz, $J \rightarrow$ König John, $\text{Crown} \rightarrow$ Krone	
→ $\text{brother} \rightarrow$ Bruderrelation, usw.	
⇒ Viele weitere Interpretationen möglich!	

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 12

FOL **Quantoren**

⇒ **Eigenschaften von Objekten aufzählen ist sehr aufwändig:**
 z.B. „Ein König ist immer auch eine Person“
 → $\text{King}(J) \Rightarrow \text{Person}(J)$.
 → $\text{King}(\text{Gustaf}) \Rightarrow \text{Person}(\text{Gustaf})$.
 → ...

⇒ **Mittels Quantoren lassen sich Eigenschaften von Mengen von Objekten eleganter ausdrücken, z.B.**
 → $\forall x \text{King}(x) \Rightarrow \text{Person}(x)$. (Alle Könige sind Personen)
 → $\exists x \text{Crown}(x) \wedge \text{OnHead}(x, J)$ (J trägt eine Krone)

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 13

FOL **Semantik von Quantoren**

$\forall x P(x)$ ist wahr genau dann, wenn $P(x)$ wahr für jedes Objekt x .
 → 5 mögliche Instanzen für x : R, J, Crown, left_leg(R), left_leg(J).

⇒ $\forall x \text{King}(x) \Rightarrow \text{Person}(x)$ ist wahr gdw.
 $\text{King}(x) \Rightarrow \text{Person}(x)$ ist wahr für jedes x
 → Beweisführung über Wahrheitstabelle

⇒ $\forall x \text{King}(x) \wedge \text{Person}(x)$ **ist falsch!**
 → z.B. für $x = \text{Crown}$ unerfüllbar.

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 14

FOL **Semantik von Quantoren**

$\exists x P(x)$ ist wahr gdw. $P(x)$ wahr für mindestens ein Objekt x .
 ⇒ $\exists x \text{King}(x) \wedge \text{Person}(x)$ erfüllbar für $x=J$

⇒ Die Verwendung der logischen Implikation ist üblicherweise nicht gewollt, da zu ausdrücksschwach.
 → Beispiel:
 $\exists x \text{Crown}(x) \Rightarrow \text{OnHead}(x, J)$ ist wahr, jedoch für viele Instanzen sinnlos, z.B. $\text{Crown}(R) \Rightarrow \text{OnHead}(R, J)$.

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 15

FOL **Eigenschaften von Quantoren**

⇒ $\exists x \forall y P(x, y)$ ist nicht dasselbe wie $\forall y \exists x P(x, y)$
 → Z.B. Interpretation: $\text{Loves}(x, y) \rightarrow x$ liebt y
 → $\exists x \forall y \text{Loves}(x, y)$
 „Es gibt eine Person, die alle Personen auf der Welt liebt“

⇒ Es gelten die deMorgan'schen Regeln:
 → $\forall x \neg P \Leftrightarrow \neg \exists x P$
 → $\neg \forall x P \Leftrightarrow \exists x \neg P$
 → $\forall x P \Leftrightarrow \neg \exists x \neg P$
 → $\neg \forall x \neg P \Leftrightarrow \exists x P$

$$\forall x \text{Likes}(x, \text{IceCream}) \Leftrightarrow \neg \exists x \neg \text{Likes}(x, \text{IceCream})$$

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 16

FOL **Gleichheit**

⇒ $t_1 = t_2$ ist wahr, gdw. t_1 und t_2 auf dasselbe Objekt referenzieren.

⇒ z.B.: „R hat mindestens 2 Brüder“:
 $\exists x, y \text{Brother}(x, R) \wedge \text{Brother}(y, R) \wedge \neg(x = y)$

⇒ Hingegen bedeutet $\exists x, y \text{Brother}(x, R) \wedge \text{Brother}(y, R)$
 „R hat mindestens einen Bruder“ (erfüllbar auch für $x=y$)

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 17

Gliederung

⇒ Einleitung

⇒ Prädikatenlogik
 → Formalismus
 → Beispiele

⇒ Inferenzen in der Prädikatenlogik
 → Propositionale Inferenz
 → Unifikation
 → Resolution

⇒ Zusammenfassung

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 18

Logikbasierte (wissensbasierte) Agenten, revisited

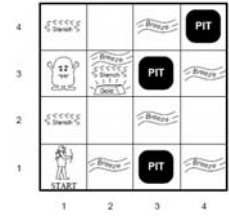
```

function KB-Agent( percept ) returns action
    static KB, t // Knowledge Base, time counter
    TELL( KB, Make_Percept_Sentence( percept, t ))
    action := ASK( KB, Make_Action_Query( t ))
    TELL( KB, Make_Action_Sentence( action, t ))
    t := t + 1
    return action
    
```

FOL-Beispiele

Agenten in der Wumpus Welt

- ⇒ Sensoren für Stench, Breeze, Glitter
- ⇒ Aktionen: Linksdrehung, Rechtsdrehung, Vorwärts laufen, Greifen
- ⇒ Anfrage nach bester Aktion

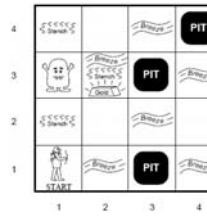


Charakterisierung der Wumpus-Umgebung:
 ¬beobachtbar ∧ deterministisch ∧ ¬episodisch
 ∧ statisch ∧ diskret ∧ single-agent

FOL-Beispiele

Repräsentation der Wumpus Welt

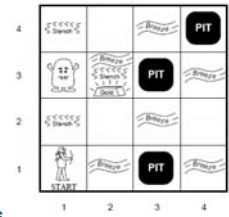
- ⇒ Sensorik: Percept(Stench, Breeze, None, 5)
- ⇒ Aktionsterme: Turn(Right), Turn(Left), Forward, Grab.
- ⇒ Anfrage (beste Aktion): $\exists a \text{ BestAction}(a, 5)$
 → ASK antwortet mit z.B. a = Forward
- ⇒ Wahrnehmung
 - $\forall b,g,t \text{ Percept}(\text{Smell}, b, g, t) \Rightarrow \text{Smell}(t)$
 - $\forall s,g,t \text{ Percept}(s, \text{Breeze}, g, t) \Rightarrow \text{Breeze}(t)$
 - $\forall s,b,t \text{ Percept}(s, b, \text{Glitter}, t) \Rightarrow \text{Glitter}(t)$



FOL-Beispiele

Repräsentation der Wumpus Welt

- ⇒ Reflex-Verhalten
 → $\forall t \text{ Glitter}(t) \Rightarrow \text{BestAction}(\text{Grab}, t)$
- ⇒ Reflex mit internem Zustand
 → $\forall t \text{ Glitter}(t) \wedge \neg \text{Holding}(\text{Gold}, t) \Rightarrow \text{BestAction}(\text{Grab}, t)$
- ⇒ Holding(Gold, t) kann nicht über Perceptions beobachtet werden, muss also im Zustand / in der Wissensbasis vermerkt werden



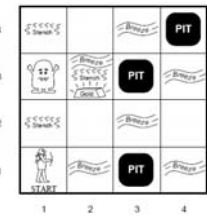
FOL-Beispiele

Repräsentation der Wumpus Welt

„Nachbarschaftsbeziehung“:

$\forall x,y,a,b \text{ Adjacent}([x,y], [a,b]) \Leftrightarrow [a,b] \in \{ [x+1,y], [x-1,y], [x,y+1], [x,y-1] \}$

(die Listennotation [...] ist trivial auf FOL-Terme abbildbar)
 (die Repräsentation von Mengen befindet sich im Anhang)
 (Annahme: unzulässige Felder werden zurückgewiesen)



FOL-Beispiele

Versteckte Eigenschaften in der Wumpus-Welt

„Nachbarfelder von Grube sind windig“:

- ⇒ “Diagnostische Regeln”
 - ... schließen von beobachteten Effekten auf versteckte Ursachen
 - $\forall s \text{ Breeze}(s) \Rightarrow \exists r \text{ Adjacent}(r, s) \wedge \text{Pit}(r)$
 - $\forall s \neg \text{Breeze}(s) \Rightarrow \neg \exists r \text{ Adjacent}(r, s) \wedge \text{Pit}(r)$
- ⇒ “Kausale” Regeln
 - ... schließen von (versteckten) Eigenschaften auf Wahrnehmungen
 - $\forall r \text{ Pit}(r) \Rightarrow (\forall s \text{ Adjacent}(r, s) \Rightarrow \text{Breeze}(s))$
 - $\forall s (\forall r \text{ Adjacent}(r, s) \Rightarrow \neg \text{Pit}(r)) \Rightarrow \neg \text{Breeze}(s)$

Gliederung	
⇒	Einleitung
⇒	Prädikatenlogik
→	Formalismus
→	Beispiele
⇒	Inferenzen in der Prädikatenlogik
→	Propositionale Inferenz
→	Unifikation
→	Resolution
⇒	Zusammenfassung

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 25

FOL mit propositionaler Inferenz		Idee
1.	Überführung einer FOL-Wissensbasis in eine Wissensbasis mit Aussagenlogik	
2.	Danach Anwendung eines aussagenlogischen Inferenzmechanismus	
→	z.B. Model Checking oder Resolutionsmethode	

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 26

FOL mit propositionaler Inferenz		Allquantoren auflösen
⇒	Inferenzregel für Allquantoren: Ersetze jede allquantifizierte Variable mit allen Ground-Termen der Wissensbasis:	
⇒	$\forall x \text{ King}(x) \wedge \text{Greedy}(x) \Rightarrow \text{Evil}(x)$ wird ersetzt durch:	
	$\text{King}(J) \wedge \text{Greedy}(J) \Rightarrow \text{Evil}(J)$	
	$\text{King}(R) \wedge \text{Greedy}(R) \Rightarrow \text{Evil}(R)$	
	$\text{King}(\text{Brother}(R,J)) \wedge \text{Greedy}(\text{Brother}(R,J)) \Rightarrow \text{Evil}(\text{Brother}(R,J))$	
	$\text{King}(\text{Brother}(J,R)) \wedge \text{Greedy}(\text{Brother}(J,R)) \Rightarrow \text{Evil}(\text{Brother}(J,R))$	
	usw.	

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 27

FOL mit propositionaler Inferenz		Existenzquantoren auflösen
⇒	Inferenzregel für Existenzquantoren: Ersetze jede existenzquantifizierte Variable mit einem neuen Konstantensymbol:	
⇒	$\exists x \text{ Crown}(x) \wedge \text{OnHead}(x, J)$ wird ersetzt durch:	
	$\text{Crown}(C1) \wedge \text{OnHead}(C1, J)$.	
⇒	Die resultierende Wissensbasis WB' ist nicht äquivalent zur ursprünglichen WB, aber erfüllbar gdw. WB erfüllbar.	

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 28

FOL mit propositionaler Inferenz		Propositionalisierung
⇒	Alle Atome der Wissensbasis werden als Propositionen betrachtet.	
	Die Wissensbasis	
	$\text{King}(J) \wedge \text{Greedy}(J) \Rightarrow \text{Evil}(J)$.	
	$\text{King}(\text{Brother}(R,J)) \wedge \text{Greedy}(\text{Brother}(R,J)) \Rightarrow \text{Evil}(\text{Brother}(R,J))$.	
	enthält die 6 Propositionen:	
	$\{ \text{King}(J), \text{Greedy}(J), \text{Evil}(J), \text{King}(\text{Brother}(R,J)), \text{Greedy}(\text{Brother}(R,J)), \text{Evil}(\text{Brother}(R,J)) \}$	

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 29

Gliederung	
⇒	Einleitung
⇒	Prädikatenlogik
→	Formalismus
→	Beispiele
⇒	Inferenzen in der Prädikatenlogik
→	Propositionale Inferenz
→	Unifikation
→	Resolution
⇒	Zusammenfassung

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 30

Unifikation	Idee
<p>⇒ Aus der Wissensbasis</p> <p style="margin-left: 20px;">King(x) ∧ Greedy(x) ⇒ Evil(x). King(John). Greedy(John).</p> <p>kann Evil(John) direkt, ohne Generierung unnötiger Propositionen, abgeleitet werden, ...</p> <p>⇒ ... durch Substitution von Variablen.</p>	
AIOIT	Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 31

Unifikation	Substitution
<p>⇒ Eine Substitution θ ist eine endliche Menge der Form $\{v_1/t_1, \dots, v_n/t_n\}$, wobei jedes v_i eine Variable ist und jedes t_i ein Term, der verschieden ist von v_i und die Variablen v_1, \dots, v_n disjunkt sind.</p> <p>→ Jedes Element v_i/t_i stellt eine Bindung von v_i dar.</p> <p>⇒ Sei $\theta = \{v_1/t_1, \dots, v_n/t_n\}$ eine Substitution und E ein Ausdruck. Dann ist Eθ der Ausdruck, der gewonnen wird aus E, indem man simultan jedes Vorkommen der Variablen v_i in E durch den Term t_i ersetzt.</p>	
AIOIT	Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 32

Unifikation	Unifikator
<p>⇒ Sei S eine endliche Menge von einfachen Ausdrücken. Eine Substitution θ ist ein Unifikator für S, wenn Sθ eine einelementige Menge ist.</p> <p>Beispiel:</p> <p>⇒ $S = \{ a, P(b), P(Q(c)) \} \quad S = 3$</p> <p>⇒ $\theta = \{ a/P(Q(z)), b/Q(z), c/z \}$</p> <p>⇒ $S\theta = \{ P(Q(z)), P(Q(z)), P(Q(z)) \}$ $= \{ P(Q(z)) \} \quad S\theta = 1$</p>	
AIOIT	Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 33

Unifikation	Beispiel															
<table style="width: 100%; border-collapse: collapse;"> <tr> <td style="width: 33%; padding: 5px;">p</td> <td style="width: 33%; padding: 5px;">q</td> <td style="width: 33%; padding: 5px;">θ</td> </tr> <tr> <td style="padding: 5px;">Knows(John, x)</td> <td style="padding: 5px;">Knows(John, Jane)</td> <td style="padding: 5px;">{ x/Jane }</td> </tr> <tr> <td style="padding: 5px;">Knows(John, x)</td> <td style="padding: 5px;">Knows(y, OJ)</td> <td></td> </tr> <tr> <td style="padding: 5px;">Knows(John, x)</td> <td style="padding: 5px;">Knows(y, Mom(y))</td> <td></td> </tr> <tr> <td style="padding: 5px;">Knows(John, x)</td> <td style="padding: 5px;">Knows(x, OJ)</td> <td></td> </tr> </table>	p	q	θ	Knows(John, x)	Knows(John, Jane)	{ x/Jane }	Knows(John, x)	Knows(y, OJ)		Knows(John, x)	Knows(y, Mom(y))		Knows(John, x)	Knows(x, OJ)		<p>⇒ Unify(α, β) = θ wenn αθ = βθ</p>
p	q	θ														
Knows(John, x)	Knows(John, Jane)	{ x/Jane }														
Knows(John, x)	Knows(y, OJ)															
Knows(John, x)	Knows(y, Mom(y))															
Knows(John, x)	Knows(x, OJ)															
AIOIT	Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 34															

Unifikation	Beispiel															
<table style="width: 100%; border-collapse: collapse;"> <tr> <td style="width: 33%; padding: 5px;">p</td> <td style="width: 33%; padding: 5px;">q</td> <td style="width: 33%; padding: 5px;">θ</td> </tr> <tr> <td style="padding: 5px;">Knows(John, x)</td> <td style="padding: 5px;">Knows(John, Jane)</td> <td style="padding: 5px;">{ x/Jane }</td> </tr> <tr> <td style="padding: 5px;">Knows(John, x)</td> <td style="padding: 5px;">Knows(y, OJ)</td> <td style="padding: 5px;">{ x/OJ, y/John }</td> </tr> <tr> <td style="padding: 5px;">Knows(John, x)</td> <td style="padding: 5px;">Knows(y, Mom(y))</td> <td></td> </tr> <tr> <td style="padding: 5px;">Knows(John, x)</td> <td style="padding: 5px;">Knows(x, OJ)</td> <td></td> </tr> </table>	p	q	θ	Knows(John, x)	Knows(John, Jane)	{ x/Jane }	Knows(John, x)	Knows(y, OJ)	{ x/OJ, y/John }	Knows(John, x)	Knows(y, Mom(y))		Knows(John, x)	Knows(x, OJ)		
p	q	θ														
Knows(John, x)	Knows(John, Jane)	{ x/Jane }														
Knows(John, x)	Knows(y, OJ)	{ x/OJ, y/John }														
Knows(John, x)	Knows(y, Mom(y))															
Knows(John, x)	Knows(x, OJ)															
AIOIT	Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 35															

Unifikation	Beispiel															
<table style="width: 100%; border-collapse: collapse;"> <tr> <td style="width: 33%; padding: 5px;">p</td> <td style="width: 33%; padding: 5px;">q</td> <td style="width: 33%; padding: 5px;">θ</td> </tr> <tr> <td style="padding: 5px;">Knows(John, x)</td> <td style="padding: 5px;">Knows(John, Jane)</td> <td style="padding: 5px;">{ x/Jane }</td> </tr> <tr> <td style="padding: 5px;">Knows(John, x)</td> <td style="padding: 5px;">Knows(y, OJ)</td> <td style="padding: 5px;">{ x/OJ, y/John }</td> </tr> <tr> <td style="padding: 5px;">Knows(John, x)</td> <td style="padding: 5px;">Knows(y, Mom(y))</td> <td style="padding: 5px;">{ y/John, x/Mom(John) }</td> </tr> <tr> <td style="padding: 5px;">Knows(John, x)</td> <td style="padding: 5px;">Knows(x, OJ)</td> <td></td> </tr> </table>	p	q	θ	Knows(John, x)	Knows(John, Jane)	{ x/Jane }	Knows(John, x)	Knows(y, OJ)	{ x/OJ, y/John }	Knows(John, x)	Knows(y, Mom(y))	{ y/John, x/Mom(John) }	Knows(John, x)	Knows(x, OJ)		
p	q	θ														
Knows(John, x)	Knows(John, Jane)	{ x/Jane }														
Knows(John, x)	Knows(y, OJ)	{ x/OJ, y/John }														
Knows(John, x)	Knows(y, Mom(y))	{ y/John, x/Mom(John) }														
Knows(John, x)	Knows(x, OJ)															
AIOIT	Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 36															

Unifikation		Beispiel
p	q	θ
Knows(John, x)	Knows(John, Jane)	{ x/Jane }
Knows(John, x)	Knows(y, OJ)	{ x/OJ, y/John }
Knows(John, x)	Knows(y, Mom(y))	{ y/John, x/Mom(John) }
Knows(John, x)	Knows(x, OJ)	{ FAIL }

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 37

Unifikation		MGU
⇒ 2 mögliche Substitutionen für unify(Knows(John,x), Knows(y,z)) :		
(1)	$\alpha = \{y/John, x/z\}$	und
(2)	$\alpha = \{y/John, x/John, z/John\}$.	
⇒ Unterschied: Unifier (1) ist genereller als (2).		
⇒ θ ist Most General Unifier (MGU) , wenn für jeden Unifikator ρ von S eine Substitution γ existiert sodass $\rho = \theta\gamma$.		
→ Für jede Unifikation existiert genau ein MGU		

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 38

Unifikationsalgorithmus	
Eingabe: eine Literalmenge $L \neq \emptyset$	
$\theta := \{ \}$; (leere Substitution)	
while $ L\theta > 1$ do	
Suche in $L\theta$ die erste Position, an der sich zwei Literale L_1 und L_2 unterscheiden	
if keiner der beiden Terme ist eine Variable	
then stoppe mit „nicht unifizierbar“	
else Sei x die Variable in L_1 und t der Term in L_2	
if x kommt in t vor	
then stoppe mit „nicht unifizierbar“	
else $\theta := \theta \cup \{x/t\}$	
Ausgabe: θ ist MGU	

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 39

Unifikationsalgorithmus		Terminierung und Korrektheit
⇒ In jedem Schritt wird entweder durch Substitution die Menge der Variablen in $L\theta$ kleiner, oder es wird ein Paar nicht unifizierbarer Literale gefunden und das Verfahren bricht ab.		
⇒ Die while-Schleife wird nur dann erfolgreich verlassen, wenn $ L\theta = 1$, d.h. wenn ein Unifikator gefunden ist.		
⇒ Das heißt, der Algorithmus terminiert und ist korrekt.		

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 40

Unifikationsalgorithmus		Beispiel
0.	$L = \{Q(x, f(A)), Q(B, y)\}$	$\theta = \{ \}$ $ L\theta = 2$
1.	$L_1 = Q(x, f(A))$ $L_2 = Q(B, y)$	
	$t_1 = x$ $t_2 = B$ (unterschiedliche Terme)	
	$\theta = \{x/B\}$ (Substitution)	
2.	$L_1\theta = Q(B, f(A))$ $L_2\theta = Q(B, y)$	$ L\theta = 2$
	$t_1 = f(A)$ $t_2 = y$	
	$\theta = \{x/B, y/f(A)\}$	
3.	$L_1\theta = Q(B, f(A))$ $L_2\theta = Q(B, f(A))$	<u>$L\theta = 1$</u>

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 41

Gliederung	
⇒ Einleitung	
⇒ Prädikatenlogik	
→ Formalismus	
→ Beispiele	
⇒ Inferenzen in der Prädikatenlogik	
→ Propositionale Inferenz	
→ Unifikation	
→ Resolution	
⇒ Zusammenfassung	

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 42

Resolution, revisited

⇒ **Robinson'sche Resolutionsregel der Aussagenlogik:**

→ Seien L_1, \dots, L_n und L_1^*, \dots, L_m^* Literale mit $L = L_i = \neg L_j^*$ für ein i mit $1 \leq i \leq n$ und ein j mit $1 \leq j \leq m$. Dann gilt:

$$(L_1 \vee \dots \vee L_i \vee \dots \vee L_n) \wedge (L_1^* \vee \dots \vee \neg L_i \vee \dots \vee L_m^*)$$

$$|=$$

$$L_1 \vee \dots \vee L_{i-1} \vee L_{i+1} \vee \dots \vee L_n \vee L_1^* \vee \dots \vee L_{i-1}^* \vee L_{i+1}^* \vee \dots \vee L_m^*$$

⇒ Eine Klauselmengemenge ist unerfüllbar genau dann, wenn die leere Klausel abgeleitet werden kann.

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 43

FOL-Resolution Idee

⇒ **Anwendung des Resolutionsverfahrens für die Prädikatenlogik**

- Umgang mit Quantoren
- Umgang mit Variablen

⇒ **Ansatz**

1. Bildung der Konjunktiven Normalform
2. Erweiterung der aussagenlogischen Resolution um die Behandlung von Variablen durch Unifikation

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 44

FOL-Resolution Konjunktive Normalform

⇒ **KNF besteht aus einer Konjunktion von Disjunktionen von Literalen.**

→ Variablen in Literalen werden als allquantifiziert angenommen

⇒ **Alle Ausdrücke der Prädikatenlogik können in eine inferenziell äquivalente KNF transformiert werden**

- Hauptproblem: Existenzquantoren eliminieren
- Das Verfahren zur KNF-Transformation besteht aus 5 Schritten...

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 45

FOL-Resolution Konvertierung in KNF

⇒ "Jeder, der alle Tiere liebt, wird von irgendjemandem geliebt":

→ $\forall x [\forall y \text{Animal}(y) \Rightarrow \text{Loves}(x,y)] \Rightarrow [\exists y \text{Loves}(y,x)]$

→ y bezeichnet links und rechts der Implikation unterschiedliche Variablen!

1. **Implikationen eliminieren**

$$\forall x [\forall y \neg \text{Animal}(y) \vee \text{Loves}(x,y)] \Rightarrow [\exists y \text{Loves}(y,x)]$$

$$\Leftrightarrow$$

$$\forall x [\neg \forall y \neg \text{Animal}(y) \vee \text{Loves}(x,y)] \vee [\exists y \text{Loves}(y,x)]$$

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 46

FOL-Resolution Konvertierung in KNF

→ $\forall x [\neg \forall y \neg \text{Animal}(y) \vee \text{Loves}(x,y)] \vee [\exists y \text{Loves}(y,x)]$

2. **Negierte Quantoren auflösen:**

$$\forall x [\exists y \neg(\neg \text{Animal}(y) \vee \text{Loves}(x,y))] \vee [\exists y \text{Loves}(y,x)]$$

$$\Leftrightarrow \forall x [\exists y \neg \neg \text{Animal}(y) \wedge \neg \text{Loves}(x,y)] \vee [\exists y \text{Loves}(y,x)]$$

$$\Leftrightarrow \forall x [\exists y \text{Animal}(y) \wedge \neg \text{Loves}(x,y)] \vee [\exists y \text{Loves}(y,x)]$$

$\neg \forall x p \equiv \exists x \neg p$
 $\neg \exists x p \equiv \forall x \neg p$

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 47

FOL-Resolution Konvertierung in KNF

→ $\forall x [\exists y \text{Animal}(y) \wedge \neg \text{Loves}(x,y)] \vee [\exists y \text{Loves}(y,x)]$

3. **Variablen standardisieren**

→ $\forall x [\exists y \text{Animal}(y) \wedge \neg \text{Loves}(x,y)] \vee [\exists z \text{Loves}(z,x)]$

4. **Existenzquantifizierte Variablen skolemisieren durch Skolem-funktion über alle beeinflussenden allquantifizierten Variablen**

→ $\forall x [\text{Animal}(F(x)) \wedge \neg \text{Loves}(x,F(x))] \vee \text{Loves}(G(x),x)$

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 48

FOL-Resolution Konvertierung in KNF

$\rightarrow \forall x [\text{Animal}(F(x)) \wedge \neg \text{Loves}(x, F(x))] \vee \text{Loves}(G(x), x)$

5. Universalquantoren entfernen und KNF-Konnektoren bilden

$$[\text{Animal}(F(x)) \wedge \neg \text{Loves}(x, F(x))] \vee \text{Loves}(G(x), x)$$

$$\Leftrightarrow$$

$$[\text{Animal}(F(x)) \vee \text{Loves}(G(x), x)]$$

$$\wedge [\neg \text{Loves}(x, F(x)) \vee \text{Loves}(G(x), x)]$$

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 49

FOL-Resolution Beispiel

\Rightarrow Es ist ein Verbrechen für einen Amerikaner, Waffen an feindliche Staaten zu verkaufen. Nono besitzt Raketen, die es sämtlich von Colonel West kaufte. Raketen sind Waffen. West ist Amerikaner. Nono ist Feind Amerikas.

\Rightarrow Frage:
(Wie) kann bewiesen werden, dass West ein Verbrecher ist?

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 50

FOL-Resolution Beispiel: Formalisierung

$\Rightarrow \forall x, y, z \text{ American}(x) \wedge \text{Weapon}(y) \wedge \text{Sells}(x, y, z) \wedge \text{Hostile}(z) \Rightarrow \text{Criminal}(x)$

$\Rightarrow \exists x \text{ Owns}(\text{Nono}, x) \wedge \text{Missile}(x)$

$\Rightarrow \text{Missile}(x) \wedge \text{Owns}(\text{Nono}, x) \Rightarrow \text{Sells}(\text{West}, x, \text{Nono})$

$\Rightarrow \text{Missile}(x) \Rightarrow \text{Weapon}(x)$

$\Rightarrow \text{American}(\text{West})$

$\Rightarrow \text{Enemy}(\text{Nono}, \text{America})$

$\Rightarrow \text{Enemy}(x, \text{America}) \Rightarrow \text{Hostile}(x)$ (Hilfsimplikation)

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 51

FOL-Resolution Beispiel in KNF

Wissensbasis in KNF:

$\Rightarrow \neg \text{American}(x) \vee \neg \text{Weapon}(y) \vee \neg \text{Sells}(x, y, z) \vee \neg \text{Hostile}(z) \vee \text{Criminal}(x)$

$\neg \text{Missile}(x) \vee \neg \text{Owns}(\text{Nono}, x) \vee \text{Sells}(\text{West}, x, \text{Nono})$

$\neg \text{Enemy}(x, \text{America}) \vee \text{Hostile}(x)$

$\neg \text{Missile}(x) \vee \text{Weapon}(x)$

Owns(Nono, M). Missile(M).

American(West). Enemy(Nono, America).

Anfrage negiert in WB aufnehmen:

$\Rightarrow \neg \text{Criminal}(\text{West})$

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 52

Resolutionsbeweis in FOL verwendet Unifikation

$\neg \text{Am}(x) \vee \neg \text{We}(y) \vee \neg \text{Se}(x, y, z) \vee \neg \text{Ho}(z) \vee \text{Cr}(x) \quad \neg \text{Cr}(\text{West})$

$\neg \text{Am}(\text{West}) \vee \neg \text{We}(y) \vee \neg \text{Se}(\text{West}, y, z) \vee \neg \text{Ho}(z) \quad \text{Am}(\text{West})$

$\neg \text{We}(y) \vee \neg \text{Se}(\text{West}, y, z) \vee \neg \text{Ho}(z) \quad \neg \text{Mi}(x) \vee \text{We}(x)$

$\neg \text{Mi}(y) \vee \neg \text{Se}(\text{West}, y, z) \vee \neg \text{Ho}(z) \quad \text{Mi}(M)$

$\neg \text{Se}(\text{West}, M, z) \vee \neg \text{Ho}(z) \quad \neg \text{Mi}(x) \vee \neg \text{Ow}(\text{Nono}, x) \vee \text{Se}(\text{West}, x, \text{Nono})$

$\neg \text{Mi}(M) \vee \neg \text{Ow}(\text{Nono}, M) \vee \neg \text{Ho}(\text{Nono}) \quad \text{Mi}(M)$

$\neg \text{Ow}(\text{Nono}, M) \vee \neg \text{Ho}(\text{Nono}) \quad \text{Ow}(\text{Nono}, M)$

$\neg \text{Ho}(\text{Nono}) \quad \neg \text{En}(x, \text{America}) \vee \text{Ho}(x)$

$\neg \text{En}(\text{Nono}, \text{America}) \quad \text{En}(\text{Nono}, \text{America})$

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 53

Gliederung

\Rightarrow Einleitung

\Rightarrow Prädikatenlogik

- \rightarrow Formalismus
- \rightarrow Beispiele

\Rightarrow Inferenzen in der Prädikatenlogik

- \rightarrow Propositionale Inferenz
- \rightarrow Unifikation
- \rightarrow Resolution

\Rightarrow Zusammenfassung

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 54

Zusammenfassung

- ⇒ FOL besitzt stärkere Ausdruckskraft als Aussagenlogik
 - Objekte und Relationen als semantikbehaftete Primitive
 - Hinreichend mächtig, um die Wumpus Welt zu beschreiben
- ⇒ Unifikation macht logische Ausdrücke durch Substitution einander ähnlich
 - alle FOL-Inferenzverfahren nutzen Unifikation
- ⇒ Konstruktion der KNF
 - insbesondere Skolemisierung existenzquantifizierter Variablen
- ⇒ Resolution ist konstruktive Beweisführung

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 55

Ausblick

- ⇒ Inferenzen mittels Forward Chaining und Backward Chaining, wie in der VL Planen besprochen, sind in FOL ebenso möglich.
- ⇒ Komplexitätsproblem: Kombinatorische Explosion beim Durchsuchen des Resolutionsgraphen
 - Zumeist sind nur wenige Resolventen zur Ableitung der leeren Klausel nötig
 - Heuristiken zur Reihenfolgebestimmung
 - Resolutionsrestriktionen (z.B. SLD-Resolution in PROLOG)
 - Weitere Heuristiken zur effizienteren Resolution in Russell/Norvig

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 56

DAI-Labor TU Berlin

Grundlagen der Künstlichen Intelligenz

Logikbasierte Agenten 2: FOL
24.11.2005
nächster Termin: Nichtmonotones Schließen

Stefan Fricke
 stefan.fricke@dai-labor.de

AIOIT
 Agententechnologien in betrieblichen Anwendungen und der Telekommunikation

Anhänge

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 58

FOL-Beispiele

Verwandschaftsbeziehungen

- ⇒ Brüder sind Geschwister
 $\forall x,y \text{ Brother}(x, y) \Leftrightarrow \text{Sibling}(x, y)$
- ⇒ Geschwisterschaft ist symmetrisch
 $\forall x,y \text{ Sibling}(x, y) \Leftrightarrow \text{Sibling}(y, x)$
- ⇒ Eine Mutter ist ein weibliches Elternteil
 $\forall m,c \text{ Mother}(c) = m \Leftrightarrow (\text{Female}(m) \wedge \text{Parent}(m, c))$
- ⇒ Ein Onkel (o) ist der Bruder (b) eines Elternteils (p)
 $\forall x,o \text{ Uncle}(o, x) \Leftrightarrow \exists p \text{ Parent}(p, x) \wedge \text{Brother}(o, p)$

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 59

FOL-Beispiele

Mengen

1. $\forall s \text{ Set}(s) \Leftrightarrow (s = \{ \}) \vee (\exists x, s_2 \text{ Set}(s_2) \wedge s = \{x|s_2\})$ (Konstruktion)
2. $\neg \exists x, s \{x|s\} = \{ \}$ (Konsistenz)
3. $\forall x, s \ x \in s \Leftrightarrow s = \{x|s\}$ (Elemente)
4. $\forall x, s \ x \in s \Leftrightarrow \exists y, s_2 (s = \{y|s_2\} \wedge (x = y \vee x \in s_2))$ (Elemente)
5. $\forall s_1, s_2 \ s_1 \subseteq s_2 \Leftrightarrow (\forall x \ x \in s_1 \Rightarrow x \in s_2)$ (Teilmenge)
6. $\forall s_1, s_2 (s_1 = s_2) \Leftrightarrow (s_1 \subseteq s_2 \wedge s_2 \subseteq s_1)$ (Gleichheit)
7. $\forall x, s_1, s_2 \ x \in (s_1 \cap s_2) \Leftrightarrow (x \in s_1 \wedge x \in s_2)$ (Schnittmenge)
8. $\forall x, s_1, s_2 \ x \in (s_1 \cup s_2) \Leftrightarrow (x \in s_1 \vee x \in s_2)$ (Vereinigung)

AIOIT Grundlagen der Künstlichen Intelligenz © S. Fricke 60

Unifikationsalgorithmus

```

function UNIFY( $x, y, \theta$ ) returns a substitution to make  $x$  and  $y$  identical
inputs:  $x$ , a variable, constant, list, or compound
          $y$ , a variable, constant, list, or compound
          $\theta$ , the substitution built up so far

if  $\theta = \text{failure}$  then return failure
else if  $x = y$  then return  $\theta$ 
else if VARIABLE?( $x$ ) then return UNIFY-VAR( $x, y, \theta$ )
else if VARIABLE?( $y$ ) then return UNIFY-VAR( $y, x, \theta$ )
else if COMPOUND?( $x$ ) and COMPOUND?( $y$ ) then
    return UNIFY(ARGS[ $x$ ], ARGS[ $y$ ], UNIFY(OP[ $x$ ], OP[ $y$ ],  $\theta$ ))
else if LIST?( $x$ ) and LIST?( $y$ ) then
    return UNIFY(REST[ $x$ ], REST[ $y$ ], UNIFY(FIRST[ $x$ ], FIRST[ $y$ ],  $\theta$ ))
else return failure
    
```

AIOIT

Grundlagen der Künstlichen Intelligenz

© S. Fricke

61

Unifikationsalgorithmus

```

function UNIFY-VAR( $var, x, \theta$ ) returns a substitution
inputs:  $var$ , a variable
          $x$ , any expression
          $\theta$ , the substitution built up so far

if  $\{var/val\} \in \theta$  then return UNIFY( $val, x, \theta$ )
else if  $\{x/val\} \in \theta$  then return UNIFY( $var, val, \theta$ )
else if OCCUR-CHECK?( $var, x$ ) then return failure
else return add  $\{var/x\}$  to  $\theta$ 
    
```

AIOIT

Grundlagen der Künstlichen Intelligenz

© S. Fricke

62

Forward chaining algorithm

```

function FOL-FC-ASK( $KB, \alpha$ ) returns a substitution or false
repeat until new is empty
     $new \leftarrow \{ \}$ 
    for each sentence  $r$  in  $KB$  do
         $(p_1 \wedge \dots \wedge p_n \Rightarrow q) \leftarrow \text{STANDARDIZE-APART}(r)$ 
        for each  $\theta$  such that  $(p_1 \wedge \dots \wedge p_n)\theta = (p'_1 \wedge \dots \wedge p'_n)\theta$ 
            for some  $p'_1, \dots, p'_n$  in  $KB$ 
                 $q' \leftarrow \text{SUBST}(\theta, q)$ 
                if  $q'$  is not a renaming of a sentence already in  $KB$  or new then do
                    add  $q'$  to new
                     $\phi \leftarrow \text{UNIFY}(q', \alpha)$ 
                    if  $\phi$  is not fail then return  $\phi$ 
        add new to  $KB$ 
return false
    
```

AIOIT

Grundlagen der Künstlichen Intelligenz

© S. Fricke

63

Backward chaining algorithm

```

function FOL-BC-ASK( $KB, \text{goals}, \theta$ ) returns a set of substitutions
inputs:  $KB$ , a knowledge base
          $\text{goals}$ , a list of conjuncts forming a query
          $\theta$ , the current substitution, initially the empty substitution  $\{ \}$ 
local variables: ans, a set of substitutions, initially empty

if  $\text{goals}$  is empty then return  $\{ \theta \}$ 
 $q' \leftarrow \text{SUBST}(\theta, \text{FIRST}(\text{goals}))$ 
for each  $r$  in  $KB$  where  $\text{STANDARDIZE-APART}(r) = (p_1 \wedge \dots \wedge p_n \Rightarrow q)$ 
    and  $\theta' \leftarrow \text{UNIFY}(q, q')$  succeeds
         $\text{ans} \leftarrow \text{FOL-BC-ASK}(KB, [p_1, \dots, p_n] \text{REST}(\text{goals}), \text{COMPOSE}(\theta, \theta')) \cup \text{ans}$ 
return ans
    
```

$\text{SUBST}(\text{COMPOSE}(\alpha_1, \alpha_2), p) = \text{SUBST}(\alpha_2, \text{SUBST}(\alpha_1, p))$

AIOIT

Grundlagen der Künstlichen Intelligenz

© S. Fricke

64