Vorlesung Semantic Web



Vorlesung im Wintersemester 2012/2013 Dr. Heiko Paulheim Fachgebiet Knowledge Engineering





Gegeben ist folgende Ontologie:

```
:Tier owl:disjointWith :Mensch .
:hatHaustier rdfs:domain :Mensch .
:hatHaustier rdfs:range :Tier .
:Tom :hatHaustier :Sternchen .
```

• Wie schließt ein Tableau-Reasoner daraus, dass Sternchen kein Mensch ist?





- Erster Schritt: DL-Negations-Normalform
 - ¬Tier ⊔ ¬Mensch
 - $\neg \exists$ hatHaustier.T \sqcup Mensch ($\leftarrow \exists$ hatHaustier.T \sqsubseteq Mensch)
 - \forall hatHaustier.Tier (\leftarrow T \sqsubseteq \forall hatHaustier.Tier)
 - hatHaustier(Tom,Sternchen)
- Wir wollen zeigen, dass Mensch(Sternchen) nicht gilt
- Strategie: Fakt in Wissensbasis aufnehmen und nach Widerspruch fahnden





Mensch(Sternchen)

Nr	Aussage	Aktion
1	C(a)	Füge C(a) hinzu





Mensch(Sternchen), hatHaustier(Tom,Sternchen)

Nr	Aussage	Aktion
2	R(a,b)	Füge R(a,b) hinzu





Mensch(Sternchen), hatHaustier(Tom,Sternchen), (¬Tier ⊔ ¬Mensch)(Sternchen)

Nr	Aussage	Aktion
3	С	Wähle ein Individuum a, füge C(a) hinzu





Mensch(Sternchen), hatHaustier(Tom,Sternchen), (¬Tier ⊔ ¬Mensch)(Sternchen), ¬Tier(Sternchen)

Mensch(Sternchen), hatHaustier(Tom,Sternchen), (¬Tier ⊔ ¬Mensch)(Sternchen), ¬Mensch(Sternchen)

Nr	Aussage	Aktion
5	(C ⊔ D)(a)	Teile das Tableau in T1 und T2. Füge C(a) zu T1, D(a) zu T2 hinzu





Mensch(Sternchen), hatHaustier(Tom,Sternchen), (¬Tier ⊔ ¬Mensch)(Sternchen), ¬Tier(Sternchen), ∀hatHaustier.Tier(Tom)

Mensch(Sternchen), hatHaustier(Tom,Sternchen), (¬Tier ⊔ ¬Mensch)(Sternchen), ¬Mensch(Sternchen)

Nr	Aussage	Aktion
3	С	Wähle ein Individuum a, füge C(a) hinzu





```
Mensch(Sternchen), hatHaustier(Tom,Sternchen),
(¬Tier ⊔ ¬Mensch)(Sternchen), ¬Tier(Sternchen),
∀hatHaustier.Tier(Tom), Tier(Sternchen)
Mensch(Sternchen), hatHaustier(Tom,Sternchen),
(¬Tier ⊔ ¬Mensch)(Sternchen), ¬Mensch(Sternchen)
```

Nr	Aussage	Aktion
7	(∀R.C)(a)	Für alle b mit R(a,b) ∈ T: füge C(b) hinzu





- Damit sind alle Teiltableaus abgeschlossen
 - d.h., es ergibt sich in jedem Fall ein Widerspruch
- Die Aussage Mensch(Sternchen) kann also nicht stimmen
 - ausgehend davon, dass unsere restliche Wissensbasis wahr ist





Ein Schachverein möchte seine Daten mit einem ontologiebasierten System verwalten. Folgende Spezifikation ist gegeben:

Der Verein hat Mitglieder. Jedes Jahr veranstaltet der Verein ein Turnier, das aus mehreren Runden besteht. In jeder Runde werden parallel mehrere Partien gespielt, bei denen jeweils zwei Mitglieder gegeneinander spielen.

Finden Sie zunächst die Basisklassen und -relationen. Bauen Sie dann zwei Ontologien. Nutzen Sie dazu einmal die Top-Kategorien der Ontologie DOLCE, einmal die Top-Kategorien der Ontologie SUMO.





- Basisklassen:
 - Verein
 - Mitglied
 - Turnier
 - Runde
 - Partie

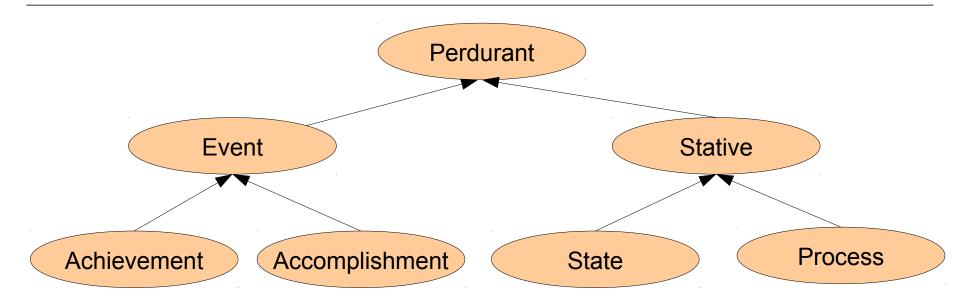




- Passende Superklassen in DOLCE
 - Verein < AgentiveSocialObject
 - Vereine können auch handeln (z.B. Mitglieder aufnehmen)
 - Mitglied < AgentivePhysicalObject
 - Faustregel: das passt meist auf Menschen
- Was machen wir mit Turnier, Runde und Partie?
 - auf jeden Fall sind es Perdurants



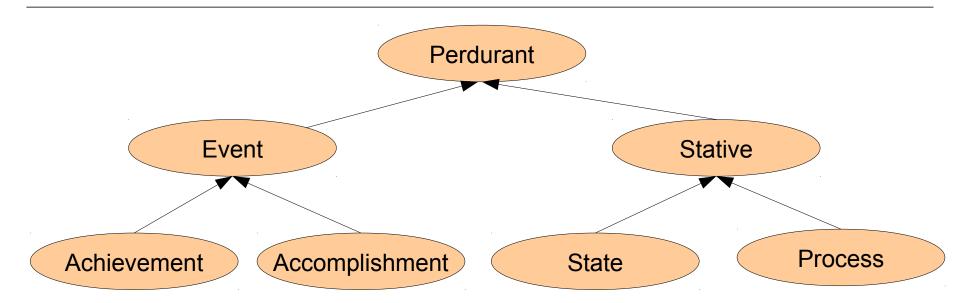




Masolo et al. (2003): Ontology Library (final). WonderWeb Deliverable D18.







Masolo et al. (2003): Ontology Library (final). WonderWeb Deliverable D18.



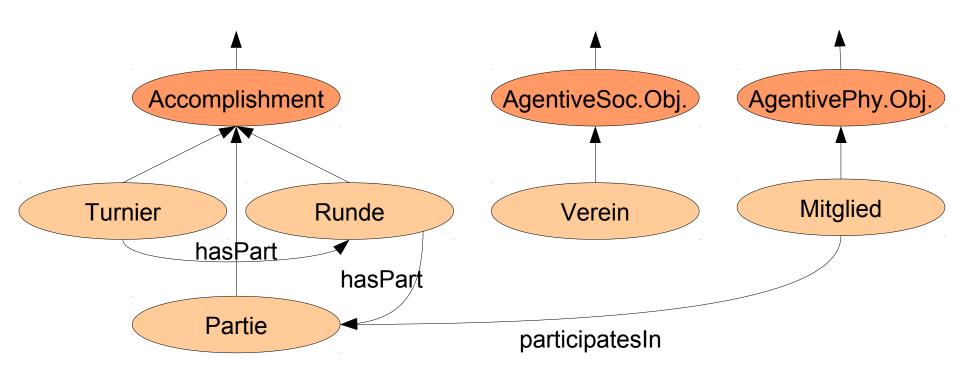


- Event vs. Stative
 - Summe von zwei Statives ist ein Stative vom gleichen Typ
 - zwei Partien/Runden/Turniere hintereinander gespielt sind aber nicht einfach ein(e) längere(s) Partie/Runde/Turnier
 - also ein Event
- Achievement vs. Accomplishment
 - Achievements sind unteilbar
 - Aber: Turniere bestehen aus Runden, Runden bestehen aus Partien,
 Partien bestehen aus Zügen
 - also: Accomplishment





Lösung mit DOLCE:





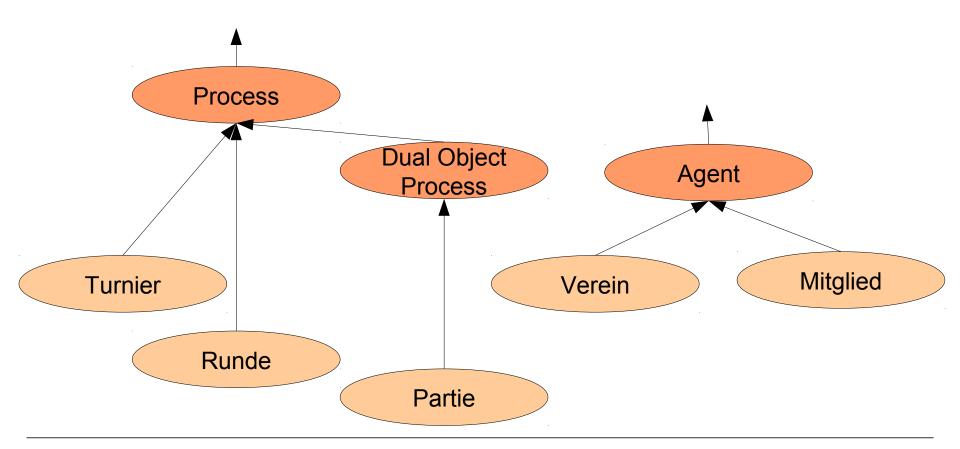


- Passende Superklassen in SUMO:
 - Verein < Agent</p>
 - Mitglied < Agent
 - Turnier < Process
 - Runde < Process</p>
 - Partie < Process (evtl. Dual Object Process)</p>





Lösung mit SUMO:







Ein Getränkehandel will ein Flüssigkeit ontologiebasiertes Informationssystem für seine Produkte aufbauen. Mit dem ersten Entwurf der Ontologie Getränk erzeugt der Reasoner aber unsinnige Schlussfolgerungen. Cola Bier Dose Flasche Fass Einwegflasche Mehrwegflasche





 Geben Sie einige Beispiele für unsinnige Schlussfolgerungen mit dieser Ontologie an.

• Gegeben:

```
:0.51FlascheSchädelbräu a :Einwegflasche .
```

Dann folgt daraus (unter anderem):

```
:0.51FlascheSchädelbräu a :Bier .
:0.51FlascheSchädelbräu a :Cola .
```

Das ist irgendwie merkwürdig.



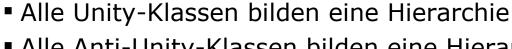


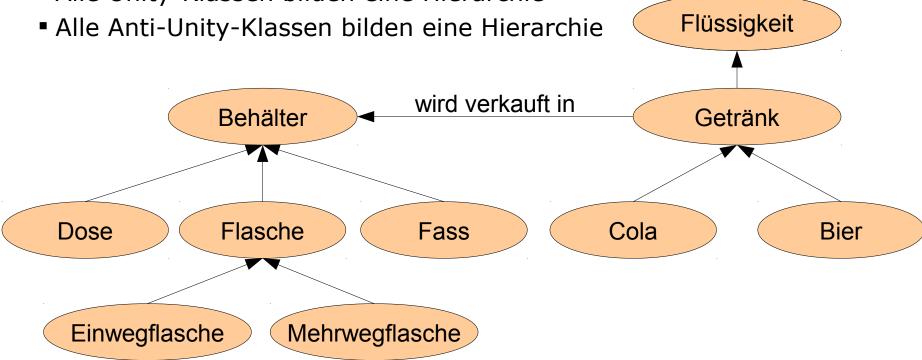
- Gegen welche Regel in OntoClean wurde hier verstoßen?
- Flüssigkeit ist eine Anti-Unity-Klasse
 - Eine Menge Flüssigkeit zerfällt in zwei Teilmengen Flüssigkeit
- Flasche ist eine Unity-Klasse
 - Flaschen sind ganze, zählbare Objekte
- OntoClean:
 - Unity-Klassen dürfen nicht von Anti-Unity-Klassen erben (und umgekehrt)





Neu sortierte Ontologie:









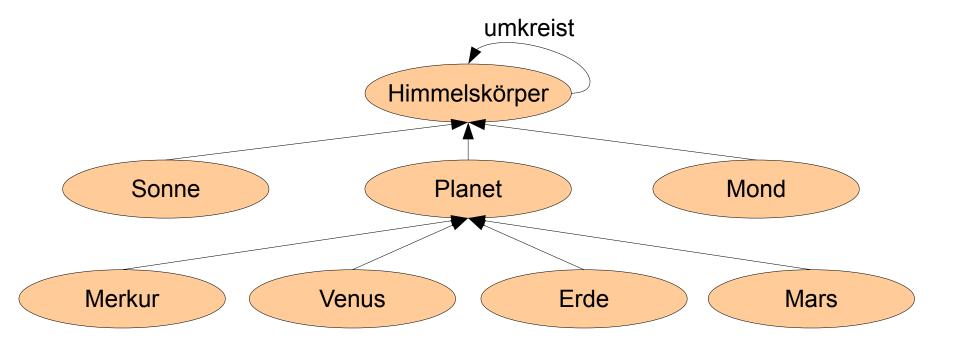
- Die ursprüngliche Ontologie sollte wahrscheinlich noch andere Aussagen enthalten
 - z.B.: Cola wird in Dosen und Flaschen verkauft
- Das können wir jetzt ordentlich modellieren:

```
:Cola rdfs:subClassof [
  a owl:Restriction ;
  owl:onProperty wirdVerkauftIn ;
  owl:allValuesFrom [
    owl:unionOf (Dose Flasche) ] ] .
```





■ Die Astronomie-AG hat folgende Ontologie gebaut:







Folgende Axiome sind gegeben:

```
:umkreist a owl:ObjectProperty .
:umkreist rdfs:subPropertyOf :wirdAngezogenVon .
:wirdAngezogenVon a owl:SymmetricProperty .
:Mond :umkreist :Erde .
:Erde :umkreist :Sonne .
```

Warum kann man damit nicht z.B. folgendes schließen:

```
:Mond :wirdAngezogenVon :Erde .
```





- In OWL DL müssen wir Klassen und Instanzen strikt trennen
- Das haben wir nicht gemacht...
 - Mond als Klasse:

```
:Mond rdfs:subClassOf :Himmelskörper .
```

Mond als Instanz:

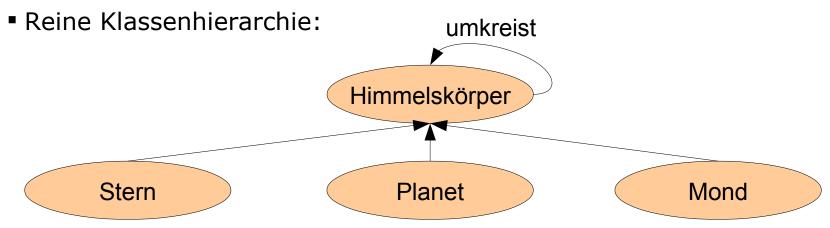
```
:Mond :umkreist :Erde .
```

- Das ist kein gültiges OWL DL!
 - ...und damit für einen Reasoner nicht zu gebrauchen





- Beobachtet: Das Anti-Pattern "Klassenwildwuchs"
 - viele der Klassen sind eigentlich Instanzen!



• Instanzen:

Stern: Sonne

Planet: Merkur, Venus, Erde, Mars ...

Mond: Erdmond





- Gegeben ist folgende Instanzmenge:
 - :Darmstadt a :Stadt, :GeographischesObjekt .
 - :Frankfurt a :Stadt, :GeographischesObjekt .
 - :München a :Stadt, :GeographischesObjekt .
 - :Hamburg a :Stadt , :Bundesland .
 - :Berlin a :Stadt, :Bundesland .
 - :Bremen a :Stadt, :Bundesland, GeographischesObjekt .
 - :Hessen a :Bundesland .
 - :Bayern a :Bundesland, :GeographischesObjekt .
 - :Sachsen a :Bundesland, :GeographischesObjekt .
 - Deutschland a :Staat, :GeographischesObjekt .
- Lernen Sie mit Hilfe des Apriori-Algorithmus eine Klassenhierarchie aus diesen Fakten. Wählen Sie dabei zunächst minSupport=0.25 und minConfidence=0.5.





- Erster Schritt: Frequent Itemsets finden
- Starte mit 1-elementigen, bestimme Support
 - {GeographischesObjekt} (0.7)
 - {Stadt} (0.6)
 - {Bundesland} (0.6)
- fahre fort: Bilde 2-elementige Itemsets
 - GeographischesObjekt, Stadt (0.4)
 - GeographischesObjekt, Bundesland} (0.3)
 - {Stadt, Bundesland} (0.3)



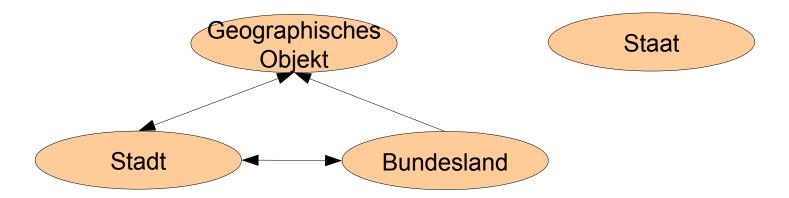


- Zweiter Schritt: Itemsets zu Regeln, Confidence bestimmen
 - Stadt → GeographischesObjekt (0.66)
 - GeographischesObjekt → Stadt (0.57)
 - Bundesland → GeographischesObjekt (0.5)
 - GeographischesObjekt → Bundesland (0.43)
 - Stadt → Bundesland (0.5)
 - Bundesland → Stadt (0.5)





Gelernte Klassenhierarchie:



- Defekte:
 - Zu viele Vererbungshierarchien
 - Staat ist nicht enthalten
- Lösung: Parameter verändern





- Alle möglichen Regeln mit Support und Confidence:
 - Stadt → GeographischesObjekt (0.4, 0.66)
 - GeographischesObjekt → Stadt (0.4, 0.57)
 - Bundesland → GeographischesObjekt (0.3, 0.5)
 - GeographischesObjekt → Bundesland (0.3, 0.43)
 - Bundesland → Stadt (0.3, 0.5)
 - Stadt → Bundesland (0.3, 0.5)
 - Staat → GeographischesObjekt (0.1, 1.0)
 - GeographischesObjekt → Staat (0.1, 0.14)



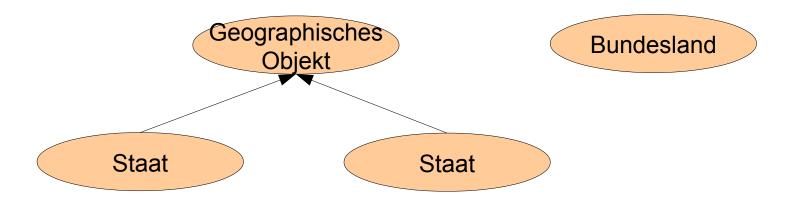


- Beobachtungen:
 - Um Staat < GeographischesObjekt zu finden, brauchen wir minSupport = 0.1
 - Alle sinnvollen Regeln haben mindestens Confidence 0.5.
 - ab minConfidence = 0.6 findent man **nur** sinnvolle Regeln
 - Bestimmte Fehler lassen sich nicht kostenlos ausschließen!





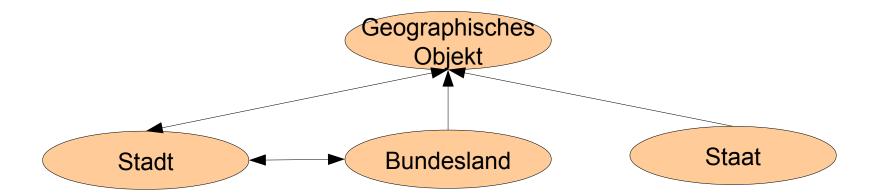
- Pessimistische Lösung (Precision-optimiert):
 - minSupport = 0.1, minConfidence = 0.6







- Optimistische Lösung (Recall-optimiert):
 - minSupport = 0.1, minConfidence = 0.5





Vorlesung Semantic Web



Vorlesung im Wintersemester 2012/2013 Dr. Heiko Paulheim Fachgebiet Knowledge Engineering

