Lógica Computacional y Demostración Automática

Carlos Areces areces@loria.fr http://www.loria.fr/~areces

INRIA Nancy Grand Est, France

Diciembre 2008

- ▶ En el curso vamos a estudiar varios lenguajes lógicos (lógica proposicional, lógicas híbridas, lógicas para la descripción, lógica de predicados) pero desde un punto de vista computacional.
- Nos interesa en particular estudiar distintos métodos para determinar cuando una fórmula es satisfacible (i.e., cuando existe un modelo para una fórmula dada). Aunque también discutiremos otras tareas de inferencia (e.g., model checking).
- ▶ También nos interesa saber cuan complejos son estos problemas (NP, PSPACE, indecidible).
- Requisitos: Aunque la mayor parte del curso es autocontenida (i.e., voy a dar todas las definiciones necesarias para entender que estamos haciendo), asumo conocimientos básicos de lógica, algoritmos y complejidad.

gica Computacional y Demostración Automática

El Curso

- ► Miércoles: Lógica Proposicional
 - + Método de David-Putnam
 - + Métodos Incompletos
 - + zchaff y walksat
- Jueves: Lógicas Híbridas+ Model Checking

 - + mcheck
- ▶ Viernes: Lógicas para la Descripción
 - + Método de Tableaux
 - + racer
- ► Sábado: Lógica de Predicados
 - + Método de Resolución
 - + spass

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Lo que hacemos hoy

- ► Consulta Popular: Que saben de lógica?
- ► Lógica Proposicional
 - Una aplicacion simple
 - Aplicaciones más interesantes
 - Métodos completos
 - El método David-Putnam (DP)
 - Métodos incompletos
 - El Algoritmo Greedy
 - El Algoritmo GSAT

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Que sabe usted de lógica?

- \triangleright \lor . \land . \neg . \rightarrow
- ► Fórmula Satisfacible, Fórmula Válida (Tautología)
- ► Tablas de verdad, Método de Tableaux, Método de Resolución, Método de David-Putnam
- $\triangleright \forall x. \exists x$
- ▶ Unificación
- ▶ □,♦
- ▶ $@_i\varphi$, $\downarrow x.\varphi$
- $ightharpoonup \forall R. \varphi, \ \sqcap, \ \sqcup, \ \sqsubseteq$

Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Lógica Computacional = Logica + Computadoras

- La Lógica nació como parte de la filosoía:
 - en sus orígenes (allá por la Grecia clásica) la lógica era usada para modelar el proceso de razonamiento humano
 - y para ayudar a derivar inferencias correctas
- Las cosas cambiaron con la llegada de la computadora
 - ► En realidad, la lógica jugó un papel fundamental en el desarrollo de las computadoras tanto en lo teórico (e.g., nociones de computabilidad) como en lo práctico (e.g., circuitos lógicos)
 - En este curso, vamos a estudiar como la Ciencia de la Computación contribuye directamente al área de Lógica

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Por que los lógicos necesitamos computadoras?

- ▶ Bueno, por empezar, somo humanos y por lo tanto vagos. Para que hacer el trabajo si alguien más puede hacerlo por nosotros?
- ▶ Pero aún aquellos raros ejemplares de lógicos energéticos necesitan ayuda: algunos de los problemas que queremos resolver son simplemente demasiado complejos para hacer sin
- A veces es necesario chequear millones de posibilidades para verificar que un sistema satisface una determinada propiedad.
- ► Vamos a ver que, aun usando computadoras, tenemos que utiliar buenos algoritmos o todo el tiempo del mundo no nos alcanzaría.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Lógica Proposicional

► Como todos sabemos la lógica proposicional es fácil: Algunos simbolos proposicionales: p_1, p_2, p_3, \ldots Dos símbolos lógicos: Dos símbolos sintácticos:

► También la semántica es simple:

 $\lnot \varphi$ es verdadera sii φ es falsa $\varphi \lor \psi$ es verdadera sii φ o ψ son verdaderas

▶ Dada una asignación V de valores de verdad (verdadero o falso) para todos los símbolos propocisionales podemos determinar el valor de verdad de de cualquier formula respecto de V.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

Un problema del corazón

Al lógico cordobés Ceferino le preguntaron: salís con Ana, con Beatriz o con Celeste? Él pensó:

Salgo al menos con alguna de las tres. Si salgo con Beatriz pero no con Ana, entonces salgo con Celeste. O salgo con Ana y con Celeste, o no salgo con Beatriz. Si salgo con Ana, entonces también salgo con Beatriz. Con quién sale Ceferino?

- ▶ Podemos modelar el problema usando Logica Proposicional?
- ▶ Que ganamos si lo hacemos?
- ▶ Que tipo de preguntas podemos hacerle a nuestro modelo?

INRIA Nancy Grand Est

Formalizando el Problema

Tres simbolos proposicionales

 $A \equiv salgo con Ana$ $\neg A \equiv \text{no salgo con Ana}$ $B \equiv \text{salgo con Beatriz} \quad \neg B \equiv \text{no salgo con Beatriz}$ $C \equiv \text{salgo con Celeste} \neg C \equiv \text{no salgo con Celeste}$

- Salgo al menos con alguna de las tres. $(A \lor B \lor C)$
- Si salgo con Beatriz pero no con Ana, entonces salgo con Celeste. $(B \land \neg A) \to C = (\neg B \lor A \lor C)$
- O salgo con Ana y con Celeste, o no salgo con Beatriz. $(A \land C) \lor \neg B = (A \lor \neg B) \land (C \lor \neg B)$
- Si salgo con Ana, entonces también salgo con Beatriz. $A \to B = (\neg A \lor B)$

Lógica Computacional y Demostración Automátic

INRIA Nancy Grand Es

Resolviendo el Problema

▶ Que podemos deducir?

$$\frac{(A \vee B \vee C) \quad (\neg A \vee B)}{B \vee C}$$

- ▶ Una consequencia de lo que nos dijo Ceferino es que sale al menos con Beatriz o con Celeste.
- ▶ Pero sale Ceferino con alguien?!!!En realidad hay dos situaciones que son consistentes con lo que dijo Ceferino.

A = verdadero B = verdadero C = verdaderoC = verdaderoA = falsoB = falso

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Resolviendo el Problema

- ► Como podemos computar esta solucion?
- ► Podemos usar tablas de verdad

Α	В	C	(A ∨ B ∨ C)	$(\neg B \lor A \lor C)$	(A ∨ ¬B)	(C ∨ ¬B)	(¬A ∨ B)	
Т	Т	T	T	Т	Т	T	Т	T
т	т	F	T	T	T	F	T	F
Т	F	Т	T	T	T	T	F	F
Т	F	F	T	T	T	T	F	F
F	Т	Т	T	T	F	T	т	F
F	т	F	T	F	F	F	T	F
F	F	T	T	T	T	T	T	T
F	F	F	F	т	т	т	T	F

Pero este método no es muy eficiente. (Cuál es la complejidad de SAT para LP?)

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Algunas técnicas para resolver SAT

- ► Métodos Completos
 - ► Resolucion
 - Tableaux
 - Davis-Putman
 - Mapeo en ecuaciones lineares
- ► Métodos de Aproximación
 - Cambiar el valor de una variable en una fórmula insatisfecha
 - Algoritmos géneticos
 - Hill-climbing

Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Codificando Problemas

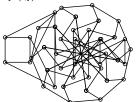
- ► Acabamos de ver como usar LP en un ejemplo muy simple.
- ▶ Pero el poder expresivo de PL es suficiente para hacer cosas mucho más interesantes:
 - ► coloreo de grafos
 - constraint satisfaction problems (CSP)
 - verificacion de hardware
 - planning
 - scheduling

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

- Aplicación: Coloreo de Grafos \blacktriangleright El problema: Dados un grafo $G=\langle N,E\rangle$ donde N es un conjunto de nodos y E es un conjunto de ejes, y un número fijo de colores k. Decidir si podemos asignar colores a los nodos de N tal que:
 - To dos los nodos estan coloreados con uno de los k colores.
 - ▶ Para cada eje $(i,j) \in N$, el color de i es diferente del color de j.

► Ejemplo



Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Aplicación: Coloreo de Grafos

- ▶ Una codificación simple del problema de k-coloreo de un grafo con n nodos usa $n \cdot k$ símbolos proposicionales (una codificación más compacta usa sólo $n \log_2(k)$ símbolos proposicionales)
- lacktriangle Para $1 \leq i \leq n$, $1 \leq j \leq k$, escribimos p_{ij} para decir que 'el nodo i tiene color j'

Cada no do tiene un color:

 $p_{i1} \vee \ldots \vee p_{ik}$

para $1 \leq i \leq n$

Nodos vecinos tienen colores diferentes: $\neg p_{ii} \lor \neg p_{ji}$,

para i y j nodos vecinos, y $1 \le l \le k$

Cada nodo no tiene mas de un color: $\neg p_{il} \lor \neg p_{im}$

para $1 \leq i \leq n$, y $1 \leq l < m \leq k$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

Aplicaciones: Coloreo de Grafos 2

- ► Resultados:
 - Los algoritmos de GSAT y WalkSAT son competitivos en comparación con algoritmos especificos de coloreo de grafos
- ► Una aplicación en álgebra:
 - problemas relacionados con quasi-grupos pueden verse como casos particulares de coloreo de grafos.
 - algunos problemas abiertos en la teoría de quasi-grupos fueron codificados de esta forma y resueltos en forma automática mediante demostradores de teoremas para LP-SAT. E.g., existe un quasi-grupo que satisfaga las siguientes equaciones?

$$\forall a.(a \cdot a) = a$$

 $\forall a, b.((b \cdot a) \cdot b) \cdot b = a$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Y problemas realmente importantes?

► Siga este link http://www.sudokusolver.co.uk/.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Métodos de Desición

- ▶ Los método de desición para resolver SAT debe:
 - Siempren responden SAT o UNSAT
 - ► En un tiempo finito
 - correctamente
- Los métodos completos más conocidos son
 - ► tablas de verdad
 - axiomatizaciones, calculo de Gentzen, deduccion natural
 - ► resolucion, tableaux
 - ► Davis-Putnam

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Transformando una formula en forma clausal

ightharpoonup Forma clausal. Escribimos arphi en forma normal conjuntiva (conjunctive normal form, CNF)

$$\varphi = \bigwedge_{l \in L} \bigvee_{m \in M} \psi_{(l,m)}, \text{donde } \psi_{(l,m)} \text{ es un literal (i.e., } p \text{ o } \neg p).$$

Usando las siguientes equivalencias:

$$\begin{array}{cccc} (p \rightarrow q) & \rightsquigarrow & (\neg p \lor q) \\ (p \leftrightarrow q) & \rightsquigarrow & (p \rightarrow q) \land (q \rightarrow p) \\ (\neg (p \lor q)) & \rightsquigarrow & (\neg p \land \neg q) \\ (\neg (p \land q)) & \rightsquigarrow & (\neg p \lor \neg q) \\ (\neg \neg p) & \rightsquigarrow & p \\ (p \lor (q \land r)) & \rightsquigarrow & ((p \lor q) \land (p \lor r)) \end{array}$$

El conjunto de cláusulas asociado a

$$\begin{array}{l} (l_{11} \vee \ldots \vee l_{1n_1}) \wedge (l_{21} \vee \ldots \vee l_{2n_2}) \wedge \ldots \wedge (l_{k1} \vee \ldots \vee l_{kn_k}) & \text{es} \\ \{ \{l_{11}, \ldots, l_{1n_1} \} \;, \; \{l_{21}, \ldots, l_{2n_2} \} \;, \ldots \;, \{l_{k1}, \ldots, l_{kn_k} \} \} \end{array}$$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Ejemplo 1

- 1. $\neg((p \lor q) \to (\neg q \to (p \lor q)))$
- 2. $\neg(\neg(p\lor q)\lor(\neg\neg q\lor(p\lor q)))$
- 3. $\neg(\neg(p\lor q)\lor(q\lor(p\lor q)))$
- 4. $(\neg\neg(p\lor q)\land\neg(q\lor(p\lor q)))$
- 5. $((p \lor q) \land \neg (q \lor (p \lor q)))$
- 6. $((p \lor q) \land (\neg q \land \neg (p \lor q)))$
- 7. $((p \lor q) \land (\neg q \land (\neg p \land \neg q)))$
- 8. $\{\{p,q\},\{\neg q\},\{\neg p\}\}$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Ejemplo 2

- 1. $(p \leftrightarrow q) \lor r$
- 2. $((p \rightarrow q) \land (q \rightarrow p)) \lor r$
- 3. $((\neg p \lor q) \land (\neg q \lor p)) \lor r$
- 4. $(((\neg p \lor q) \lor r) \land ((\neg q \lor p) \lor r))$
- 5. $\{\{\neg p, q, r\}, \{\neg q, p, r\}\}$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Métodos Completos: Davis-Putnam

- ► El método de Davis-Putnam es quizas el mas usado para demostracion automatica de LP-SAT
- A pesar de que ya tiene muchos años, es aun uno de los mas populares y exitosos entre los Métodos completos.

Sea Σ el conjunto de cláusulas asociado a la fórmula arphi

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Métodos Completos: Davis-Putnam 2

- ▶ DP no es el desarrollado por Davis & Putnam, sino el método perfeccionado de Davis, Logemann & Loveland
 - el algoritmo original propuesto por Davis & Putnam usaba una regla de resolucion en vez de la regla de splitting, lo que podria llevar a un uso exponencial de espacio
- Reglas Adicionales:
 - un literal puro (pure literal) es un literal que aparece siempre en forma positiva o siempre en forma negativa en el conjunto de clausulas; podemos asignar a ese literal el valor verdadero (si aparece positivo) o falso (si aparece negativo) y eliminarlo.

(Pure) if Sigma has pure literal 1 then DP(Sigma {1=true})

► Tautology Deletion

(Taut) if Sigma contains C \cup {p, $\neg p$ } then DP(Sigma\ C \cup {p, $\neg p$ })

: Lógica Computacional y Demostración Automática

Davis-Putnam: Las Reglas

- ▶ La regla (Pure) usualmente no es implementada, ya que el costo de su evaluacion puede ser mas alto que los beneficios que produce
- ► Lo mismo vale para la regla (Taut): las tautologies solo aparecen al comienzo de la busqueda
- ► La regla (Unit) no es esencial y su efecto puede obtenerse mediante una combinacion de las reglas (Split) y (Empty)
- Pero (Unit) es crucial para el buen comportamiento computacional del método. Por ejemplo, la regla (Unit) por si misma es completa sobre clausulas Horn.

Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Ejemplos de DP

$$(p \leftrightarrow q) \lor r$$
$$\{ \{\neg p, q, r\}, \{\neg q, p, r\} \}$$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Es

Davis-Putnam: La regla (Split)

La regla (Split) es no-deterministica: Que literal elegimos?

- Heuristica MOM: elegir el literal que o curre 'most often in the minimal size clauses' (con empates resueltos en forma aleatoria o siguiendo un orden predeterminado). Este método es uno de los mejores en terminos de resultados, velocidad y simplicidad.
- ▶ Heuristica de Jeroslow-Wang: estimamos la contribucion que cada literal podria hacer a la satisfiabilidad del conjunto de clausulas y elegimos el coeficiente mas alto

$$\operatorname{score}(I) = \sum_{c \in \Sigma \ \& \ I \in c} 2^{-|c|}$$

➤ SATZ, uno de los mejores implementaciones actuales de DP, usa una heuristica que intenta maximizar el uso de unit propagation: genera todos los posibles branchings con distintos literales y aplica inmediatamente unit propagation sobre el resultado, para continuar la ejecucion con el conjunto de clausulas mas pequeño.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Métodos Incompletos (o de Aproximacion): Motivacion

- ▶ DP puede resolver en tiempo razonable problemas con 500 variables proposicionales...
- ... pero los problemas que surgen habitualmente en la practica tienen 1000s de variables!
- ► Dependiendo de la aplicacion, Métodos de semi-decision pueden ser utiles: encontrar una solucion en algunos casos
- ightharpoonup E.g., encontrar un plan \equiv encontrar un modelo, y podemos no estar interesados en los casos en los que no existe un plan
- Ademas, podemos estar interesados en "anytime answers" que dan "best guess" en cualquier momento que querramos detener el algoritmo

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Revoleando Monedas: El Algoritmo "Greedy"

- ▶ El algoritmo fue propuesto por Koutsopias y Papadimitriou
 - ► Idea principal: cambiamos el valor de una variable hasta que no podemos incrementar el numero de clausulas satisfechas.

▶ El algoritmo encuentra un modelo para casi todos los problemas satisfacibles con n variables proposicionales y $O(n^2)$ clausulas (lamentablemente, muy pocos problemas son de este tipo)

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

El procedimiento GSAT

- ▶ El algoritmo fue propuesto por Selman, Levesque y Mitchell
 - Agrega restarts al algoritmo greedy, y permite "pasos al costado" (i.e., que no incrementan la funcion de costo)

procedure GSAT(Sigma)
 for i := 1 to MAX-TRIES ; estos son los restarts
 T := random(Sigma) ; asignacion al azar
 for j := 1 to MAX-FLIPS ; asegura terminacion
 if T satisfies Sigma then return T
 else T := T with variable flipped to maximize
 number of satisfied clauses
 ; No importa si el # de clausulas satisfechas
 ; no se incrementan. Estos son los "side steps"
 end
end

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

GSAT: Evaluacion

- ▶ El procedimiento GSAT ha sido muy influencial
- ► GSAT es excelente en algunos tipos de problemas (random 3-SAT, *n*-queens, etc.)

for	mulas	GSAT			DP			
var	clauses	M-FLIPS	restarts	time		choices	depth	time
50	215	250	6.4	0.4s		77	11	1.4s
100	430	500	42.5	6s	$\ $	84×10^{3}	19	2.8m
140	602	700	52.6	14s	$\ $	2.2×10^{6}	27	4.7h
150	645	1500	100.5	45s	$\ $	_	_	-
300	1275	6000	231.8	12m	$\ $	-	_	-
500	2150	10000	995.8	1.6h	$\ $	_	_	_

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

GSAT: Pasos al costado

- ► Recordemos: la diferencia mas importante entre el algoritmo greedy y GSAT es la posibilidad de pasos al costado
- ► Hay alguna diferencia?

type	formulas		M-FLIPS	no sideways moves			all moves		
	vars	clauses		%-solved	restarts	time	%-solved	tries	time
rand om	50	215	1000	69 %	537	10s	100 %	6	1.4s
rand om	100	430	100000	39 %	63382	15 m	100 %	81	2.8m
30-queens	900	43240	100000	100 %	5 0000	30h	100 %	1	2.5s

: Lógica Computacional y Demostración Automática

Logica Proposicional: Conclusiones

- ► Los Métodos completos garantizan solucionar el problema LP-SAT (y en muchos casos, e.g. DP, permiten encontrar todas las soluciones posibles)
- Los Métodos de aproximacion garantizan correctitud pero no completitud (i.e., si encuentran una solucion, es correcta, pero pueden terminar diciendo 'No se').
- ▶ El método de DP es muy usado, pero notemos que DP es en realidad un esquema general para una familia de algoritmos. Como vimos, se pueden tomar decisiones diferentes hacerca de como implementarlo (como elegimos literales, como hacemos backtracking, etc.)
- Aun por ejemplos "simples" en en logica proposicional las cosas puden ponerse dificiles si no usamos optimizaciones inteligentes.

Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

WalkSat

- ► Walksat esla implementacion de un algoritmo de busqueda local para resolver SAT para PL (es una mejora de GSAT).
- ▶ Site: http://www.cs.rochester.edu/u/kautz/walksat
- ► Ha resultado particularmente exitoso en resolver problemas resultantes de la conversion a SAT de problemas de planning.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Zchaff

- Un demostrador muy optimizaco implementando una version de DP (conocida como el algoritmo 'chaff').
- ► Site: http://www.princeton.edu/~chaff/zchaff.html
- ► Tambien conocido como el 'Princeton Prover'.
- zChaff se hizo famoso al resolver problemas con mas de un millon de variables y mas de 10 millones de clausulas.
- ► Es usado en otros systems como el planner BlackBox, el Model Checker NuSMV, el demostrador GrAnDe, etc.

ógica Computacional y Demostración Automática

Lógica Computacional y Demostración Automática

Carlos Areces

areces@loria.fr http://www.loria.fr/~areces

INRIA Nancy Grand Est, France

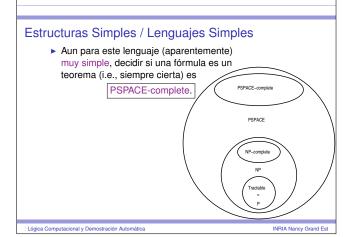
Diciembre 2008

Lo que hacemos hoy

- ▶ Describiendo estructuras relacionales
- Lógicas modales
- Sintaxis y semántica
- Lógicas híbridas
- Model Checking
- Aplicaciones
- ▶ El model checker mcheck

INRIA Nancy Grand Est

Estructuras Simples / Lenguajes Simples Pensemos en un grafo coloreado: : Lógica Computacional y Demostración Auto INRIA Nancy Grand Est



Una Familia de Lenguajes

- ► El lenguaje que describimos puede ser inadecuado:
- En área de logica modal, investiga el rango de posibles lenguajes que pueden usarse para describir estructuras relacionales.
- La preguntas más importantes son:
 - Podemos definir/algoritmos de inferencia para estos lenguaies? Cuan eficientes søn?
 - nites de expresivia de estes lenguajes?
- Guáles son les mites de expresividad de estos lenguaje

 La tarea ro es racit porque los distintos operadores del lenguaje pueden interactuar de formas inesperadas E.g., agregar el operador S* transforma el problema de satisfiabilidad del lenguaje en EXPTIME complete!

: Lógica Computacional y Demostración Automáti

Posibles Aplicaciones

- Los lenguajes de la familia de las lógicas modales pueden usarse en áreas muy diversas:
 - Verificación de Software y Hardware.
 - Representación de Conocimientos.
 - Criptografía.
 - Inteligencia Artificial.
 - Filosofía.
 - Linguística Computacional.
 - Epistemología.
- ▶ Porque? Muchas cosas pueden ser representadas como grafos (i.e., estructuras relacionales).

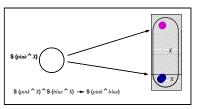
Y como vimos, los lenguajes modales fueron desarrollados especialmente para razonar sobre grafos y describir sus propiedades.

Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Lógicas Híbridas

- ▶ Vamos a presentar un tipo particular de lenguajes modales llamados lenguajes híbridos.
- Intuitivamente, los lenguajes híbridos son lenguajes modales que incluyen alguna noción de igualdad.



: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

El Sabor de un Clásico...

- ► Todo muy moderno, muy superado, pero yo prefiero la lógica clásica.
- ► Aunque no parezca, estamos haciendo Lógica Clásica!!!
- Los lenguajes que estuvimos discutiendo son fragmentos del lenguaje de primer (o segundo) orden. Lo único que hicimos fue elegir 'el pedacito' que necesitábamos para una aplicación dada.
- Esta es exactamente la forma en que vemos hoy por hoy a los lenguajes modales, como una forma de investigar fragmentos particularmente interesantes de los lenguajes
- ► Donde "interesantes" significa
 - ► Decidibles, expresivos, de "baja" complejidad, modulares,

: Lógica Computacional y Demostración Automática

Sintaxis

- ▶ El lenguaje hibrido que vamos a usar se define sobre la signatura $S = \langle PROP, REL, NOM \rangle$ donde
 - ▶ PROP = $\{p, q, r, ...\}$ es el conjunto de simbolos de
 - $\mathsf{REL} = \{r_1, r_2, r_3, \ldots\}$ es el conjunto de simbolos de relacion
 - NOM = {i, j, k, ...} es el conjunto de simbolos de constantes (los llamamos nominales)
 - \triangleright VAR = $\{x, y, z, ...\}$ es el conjunto de variables
- Las formulas se definen entonces como

```
\varphi := a \mid \neg \varphi \mid \varphi \wedge \varphi' \mid \langle r \rangle \varphi \mid \langle r \rangle^{-} \varphi \mid \mathsf{E} \varphi \mid \mathsf{@}_{i} \varphi \mid \downarrow \mathsf{x}. \varphi
```

donde $a \in NOM \cup PROP \cup VAR$, $r \in REL$, $i \in NOM y$ $x \in VAR$.(La formula $[r]\varphi$ se define como $\neg \langle r \rangle \neg \varphi$ y A φ se

Lógica Computacional y Demostración Automática

define como $\neg \mathsf{E} \neg \varphi$)

Que podemos escribir?

- ▶ Cuán expresivo es el lenguaje $\mathcal{L}(NOM, @, \langle r \rangle, \langle r \rangle^-, E, \downarrow)$
- Empecemos con menos (y para los que saben...)
- Cual es el poder expresivo de $\mathcal{L}(\langle r \rangle, \langle r \rangle^{-})$
 - ► Es el lenguaje temporal básico (futuro y pasado)
 ► SAT es decidible (PSPACE-complete).

 - ► El fragmento guarded de LPO²
- ▶ Cual es el poder expresivo de $\mathcal{L}(NOM, \langle r \rangle, \langle r \rangle^-)$
 - Es el lenguaje temporal hibrido básico
 - SAT es decidible (EXPTIME-complete).
- El fragmento guarded de LPO² con constantes.
- ▶ Cual es el poder expresivo de $\mathcal{L}(\langle r \rangle, \downarrow, E)$
 - Es tan expresivo como LPO!!!
 - SAT es indecidible.
- ▶ Cual es el poder expresivo de $\mathcal{L}(\langle r \rangle, \downarrow)$
 - ► Es menos expresivo que LPO.
 - SAT es todavia indecidible.

INRIA Nancy Grand Est

El Model Checker MCLite

- ▶ MCLite es un model checker para el lenguaje $\mathcal{L}(NOM, \langle r \rangle, \langle r \rangle^{-}, @, E).$
- ▶ Por simplicidad, trabajaremos con lógicas monomodales (sólo $\langle r \rangle$) pero la extensión a lógicas multimodales es simple.
- ▶ El algoritmo usa una estrategia bottom-up: examina las subfórmulas de la fórmula input α en forma incremental, hasta que finalmente el obtenemos el truth set de α .
- ightharpoonup Si una subfórmula β de α es verdadera en un estado \emph{w} , el model checker marca $w \operatorname{con} \beta$.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

```
Semantica
```

- ▶ Un modelo \mathcal{M} es de la forma $\langle M, I \rangle$ donde M es no vacio, y
 - ▶ I(r) es una relacion binaria sobre M para $r \in REL$,
 - I(p) es un subconjunto de M para $p \in PROP$,
 - ▶ I(i) es un elemento de M para $i \in NOM$

Una asignación g para \mathcal{M} es una funcion g : VAR \rightarrow M.

Definimos

```
\mathcal{M}, g, m \models i sii m = I(i), i \in \text{NOM}
\mathcal{M}, g, m \models p sii m \in I(p), p \in \text{PROP}
           \mathcal{M}, g, m \models p sii
                                                         \mathcal{M}, g, m \not\models \varphi

\mathcal{M}, g, m \models \varphi y \mathcal{M}, g, m \models \psi
      \mathcal{M}, g, m \models \neg \varphi sii
 \mathcal{M}, g, m \models \varphi \wedge \psi sii
                                                         \exists m' \in M \text{ t.q. } (m, m') \in I(r) \& \mathcal{M}, g, m' \models \varphi
\exists m' \in M \text{ t.q. } (m', m) \in I(r) \& \mathcal{M}, g, m' \models \varphi
   \mathcal{M}, g, m \models \langle r \rangle \varphi sii
\exists m' \in M \text{ t.q. } \mathcal{M}, g, m' \models \varphi
```

INRIA Nancy Grand Est

Model Checking

- ▶ El problema de model checking global es el siguiente:
 - ▶ Dado un modelog M
 - y una formula α ,
 - retornar todos los estados de \mathcal{M} en los que α es verdadero.
- ▶ Definimos el truth set de una fórmula α respecto de un modelo $\mathcal{M} = \langle W, R, V \rangle$ como:

$$\mathit{Truth}(\mathcal{M}, \alpha) = \{ \mathbf{w} \in \mathbf{W} \mid \mathcal{M}, \mathbf{w} \models \alpha \}$$

lacktriangle Un model checker es un programa que dado ${\mathcal M}$ y ${\alpha}$ retorna $\mathit{Truth}(\mathcal{M}, \alpha)$.

: Lógica Computacional y Demostración Autor

INRIA Nancy Grand Est

Tipos de Datos y Funcionaes Auxiliares

- ▶ Sea $\mathcal{M} = \langle W, R, V \rangle$ un modelo y α la fórmula que queremos chequear.
- ▶ Sea $sub(\alpha)$ el conjunto de subfórmulas de α .
- ▶ El model checker mantendrá una bit table *L* de tamaño $|sub(\alpha)| \times |W|$ tal que, para cada subfórmula β de α y cada $w \in W$.

 $L(\beta, w) = 1$ if $M, w \models \beta$ y $L(\beta, w) = 0$ if $M, w \not\models \beta$

- ▶ Ademas, sea $L(\beta) = \{ w \in W \mid L(\beta, w) = 1 \}$
- ▶ Al terminar la corrida tendremos que $Truth(M, \alpha) = L(\alpha)$
- ▶ Finalente dado $w \in W$, sea R(w) el conjunto de R-sucesores de w y $R^-(w)$ el conjunto de R-predecesores de w.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

$MCLite(M, \alpha)$

```
1: for \beta \in sub(\alpha), w \in W do: L(\beta, w) \leftarrow 0
  2: for i \leftarrow 1 to |\alpha| do:
 3: for \beta \in sub(\alpha) such that |\beta| = i do:
 4:
                    case of \beta
                       • \beta \in ATOM: \forall w \in W, if w \in V(\beta) then L(\beta, w) \leftarrow 1

• \beta = \beta_1 \land \beta_2: \forall w \in W, if L(\beta_1, w) = L(\beta_2, w) = 1 then L(\beta, w) \leftarrow 1

• \beta = \neg \beta_1: \forall w \in W, if L(\beta_1, w) = 0 then L(\beta, w) \leftarrow 1

• \beta = \langle r \rangle \beta_1: \mathbf{MC}_{(r)}(M, \beta_1)
 5:
 6:

\begin{array}{l}
\bullet \ \beta = \langle r \rangle^{-} \beta_1 : \mathbf{MC}_{\langle r \rangle^{-}}(M, \beta_1) \\
\bullet \ \beta = E \beta_1 : \mathbf{MC}_{E}(M, \beta_1)
\end{array}

10:
                         • \beta = Q_i \beta_1 : MC_Q(M, i, \beta_1)
11:
12: return L(\alpha)
```

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

 $MC_{\langle r \rangle}(M, \alpha)$ 1: for $w \in L(\alpha)$ do 2: for $v \in R^{-1}(w)$ do $L(\langle r \rangle \alpha, v) \leftarrow 1$

 $\mathbf{MC}_{\langle r \rangle^-}(M, \alpha)$ 1: for $w \in L(\alpha)$ do 2: for $v \in R(w)$ do $L(\langle r \rangle^{-}\alpha, v) \leftarrow 1$ $MC_F(M, \alpha)$ 1: if $L(\alpha) \neq \emptyset$ then

2: for $w \in W$ do 3: $L(E\alpha, w) \leftarrow 1$

 $MC_{@}(M, i, \alpha)$ 1: let $\{v\} = V(i)$ **2:** if $L(\alpha, \nu) = 1$ then 3: for $w \in M$ do $L(\mathbf{0}_i\alpha, \mathbf{w}) \leftarrow \mathbf{1}$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

Worst-case Complexity de MCLite

▶ Dado $f, g: N \rightarrow N$, recordemos que

$$f(n) = O(g(n))$$

significa que hay una constante c>0 y un número natural $n_0 \ge 1$ tal que

$$f(n) \leq c \times g(n)$$

para todo $n \ge n_0$.

▶ Por ejemplo, 2n + 1 = O(n).

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Contamos...

- ▶ Sea n = |W|, m = |R|, y k el tamaño de α .
- Notar que $|sub(\alpha)| = O(k)$. Ademas, chequear y cambiar $L(\beta, w)$ es O(1). Igual que $w \in V(p)$ si V es un bit table.
- Entonces, inicializar L toma $O(k \times n)$. El loop principal itera O(k) veces. La complejidad de cada iteracion depende de β .
- ► In particular,
 - if $\beta \in ATOM$, then the check of β takes O(n);
 - if $\beta = \beta_1 \wedge \beta_2$, then the check of β takes O(n);

 - if $\beta = \neg \beta_1$, then the check of β takes O(n); if $\beta = E\beta_1$, then the check of β takes O(2n) = O(n); if $\beta = @_i\beta_1$, then the check of β takes O(2n) = O(n);

 - if $\beta = \langle r \rangle \beta_1$, then the check of β takes O(n+m);
- if $\beta = \langle r \rangle^{-} \beta_1$, then the check of β takes O(n+m)
- ▶ Es decir, la complejidad de MCLite es: $O(k \times (n+m))$.

El problema con J

- ▶ Cuando agregamos ↓ no podemos usar una estrategia
- ▶ Por que? Consideremos las formulas $\langle r \rangle \alpha$ y $\downarrow x. \langle r \rangle \beta(x)$, donde $\beta(x)$ es una formula donde aparece la variable x.
 - En el primer caso, podemos chequear α, etiquetar el modelo, y luego chequear ⟨r⟩α como hicimos en MCLite.
 En el segundo caso, no podemos chequear primero β(x),
 - porque no sabemos a qué elemento esta linqueado x.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

$MCFull(M, g, \alpha)$

```
1: for \beta \in sub(\alpha), w \in W do: L(\beta, w) \leftarrow 0
```

2: case of α : **3:** • $\alpha \in ATOM$: $\forall w \in W$, if $w \in V(\alpha)$ then $L(\alpha, w) \leftarrow 1$

16: return $L(\alpha)$

• $\alpha \in VAR$: $L(\alpha, g(\alpha)) \leftarrow 1$

• $\alpha = \alpha_1 \wedge \alpha_2$: MCFull(M, g, α_1); MCFull(M, g, α_2) 5.

for $w \in W$ do: if $L(\alpha_1, w) = 1 = L(\alpha_2, w) = 1$ then $L(\alpha, w) \leftarrow 1$

: $MCFull(M, g, \alpha_1)$ • $\alpha = \neg \alpha_1$

9: for $w \in W$ do:
10: if $L(\alpha_1, w) = 0$ then $L(\alpha, w) \leftarrow 1$ 11: $\bullet \alpha = \langle r \rangle \alpha_1$: MCFull (M, g, α_1) ; MC $_{(r)}(M, \alpha_1)$ 12: $\bullet \alpha = \langle r \rangle^{-} \alpha_1$: MCFull (M, g, α_1) ; MC $_{(r)}(M, \alpha_1)$ 13: $\bullet \alpha = \mathbb{Q}_{t\alpha_1}$: MCFull (M, g, α_1) ; MC $_{(M, t, g, \alpha_1)}$ //almost

14: • $\alpha = E\alpha_1$: $MCFull(M, g, \alpha_1)$; $MC_E(M, \alpha_1)$

15: $\bullet \alpha = \downarrow x.\alpha_1$: Check $\downarrow (M, g, x, \alpha_1)$

INRIA Nancy Grand Est

$\mathsf{Check}_{\mathsf{L}}(M,g,x,\alpha)$

1: for $w \in W$ do:

 $g(x) \leftarrow w$ $MCFull(M, g, \alpha)$ 3:

4: if $L(\alpha, w) = 1$ then

Clear(L, x)

 $L(\downarrow x.\alpha, w) \leftarrow 1$ else

Clear(L, x)

La funcion Clear(L, x) pone a 0 el valor de $L(\alpha, w)$ para todo $w \in W$ y toda formula α con x libre.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Complejidad de MCFull

- ightharpoonup Supongamos que α no contiene el operador \bot . Sea $\alpha = \tau \alpha_1$, donde τ es el operador principal de α .
- ▶ Sea $C(\alpha)$ el costo de MCFull en α y sea $C_{\tau}(\alpha)$ el costo de MC_{τ} en α . Entonces,

$$C(\tau \alpha_1) = C(\alpha_1) + C_{\tau}(\alpha)$$

- ightharpoonup Por lo que, en el peor caso, el costo de MCFull en lpha es $O(k \times (n+m))$ como para MCLite.
- ▶ Por ejemplo, si $\alpha = \langle r \rangle \langle r \rangle \langle r \rangle p$, entonces

$$C(\alpha) = C(\langle r \rangle \langle r \rangle p) + (n+m) =$$

$$C(\langle r \rangle p) + 2(n+m) =$$

$$C(p) + 3(n+m) = n + 3(n+m)$$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Complejidad de MCFull

- ▶ Supongamos ahora que α contiene \downarrow .
- ▶ Sea d el grado de anidamiento de \downarrow en α . Por ejemplo $\downarrow x.\langle r\rangle x$ tiene grado 1, y $\downarrow x.\langle r\rangle \downarrow y.@_xy$ tiene grado 2.
- ▶ La función Check $_{\downarrow}(M, g, x, \beta)$ corre en $n \times C(\beta)$.
- ightharpoonup Por lo que, en el peor caso, el costo de MCFull en lpha es $O(k \times (n+m) \times n^d)$.
- ▶ Por ejemplo, si $\alpha = \downarrow x.\langle r \rangle \downarrow y.@_x y$, entonces

$$C(\alpha) = n \times C(\langle r \rangle \downarrow y.@_x y) =$$

$$n \times (n + m + C(\downarrow y.@_x y)) =$$

$$n \times (n + m + n \times C(@_x y)) =$$

$$n \times (n + m + n \times (n + C(y))) =$$

$$n \times (n + m + n \times (n + 1)) = O(n^3)$$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Complejidad de MCFull

- ► Es decir, la complejidad temporal de MCFull es exponential en el grado de anidammiento de ↓ que, en general, es proporcional al tamaño de α .
- ▶ Como el tamaño del stack de recursion de MCFull está limitado por el tamaño de α , la complejidad espacial de MCFull es polynomial.
- Es decir, model checking para L(NOM, ⟨r⟩, ⟨r⟩⁻, @, E, ↓) esté en PSPACE.
- Nos podemos preguntar: es este el mejor algoritmo?

: Lógica Computacional y Demostración Automática

Lower bounds

- ▶ Sabemos que $\mathcal{L}(NOM, \langle r \rangle, \langle r \rangle^-, @, E, \downarrow)$ tiene la misma expresividad que LPO.
- ▶ Es conocido que el problema de model checking para LPO es PSPACE-complete, por lo tanto también para $\mathcal{L}(\mathsf{NOM},\langle r \rangle,\langle r \rangle^-, @, E, \downarrow)$. Pero podemos demostrar un resultado mas fuerte.

▶ Llamemos, fragmento no decorado de *L* al fragmento de *L* que no usa ni símbolos de proposición ni nominales Theorem: El problema de model checking para el fragmento no decorado de $\mathcal{L}(\downarrow)$ es PSPACE-complete.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

El model checker mcheck

- ▶ Es un model checker de juguete.
- ▶ Warning: no intentar usarlo para nada serio.
- ▶ Si estan interesados en model checkers para lógicas hibridas hay otras alternativas pero el input format de mcheck es mas simple.

Lógica Computacional y Demostración Automática

Carlos Areces

areces@loria.fr http://www.loria.fr/~areces

INRIA Nancy Grand Est, France

Diciembre 2008

Lógicas para la Descripción

- Las lógicas para la descripción (description logics, DL) son lenguajes formales especialmente diseñados para la representación del conocimiento.
- ▶ Descienden originalmente del trabajo en redes semánticas (semantic networks) de Quillian y el paradigma de Frames
- Las principales características de estos lenguajes son:
 - Un lenguaje simple de usar (una extensión del lenguaje proposicional, sin variables de estado); Que incluye una noción restringida de cuantificación;

 - Con operadores especialmente elegidos para facilitar la creación de definiciones,
 - Con un buen balance entre expresividad y tratabilidad;
 - Que cuenta con sistemas de inferencia altamente optimizados.

Lógicas para la Descripción

En una DL tenemos operadores para construir definiciones usando conceptos y roles:

- ► Los conceptos corresponden a "Clases de Elementos" y seran interpretados como subconjuntos del universo.
- Los roles corresponden a "Vinculos entre Elementos" y seran interpretados como relaciones binarias en el

Ejemplo: El "Padre Contento"



Conceptos = { Hombre, Mujer, Contento, Rico } $Roles = \{ \ \, \text{tiene-hijo} \ \, \}$

 $\begin{array}{ll} {\sf PadreContento} \equiv {\sf Hombre} \ \sqcap \\ & \exists \ {\sf tiene-hijo.Hombre} \ \sqcap \\ & \exists \ {\sf tiene-hijo.Mujer} \ \sqcap \\ & \forall \ {\sf tiene-hijo.(Contento} \ \sqcup \ {\sf Rico}) \end{array}$

INRIA Nancy Grand Est

Areas de Aplicación

- Bases de conocimiento terminológicas y ontologías
 - DLs fueron desarrolladas para esta tarea
 - Especialmente útiles como lenguaje de definición y mantenimiento de ontologías
- ► Applicaciones en Bases de Datos
 - DLs pueden capturar la semantica de varias metodologías de modelado en BD e.g., diagramas de ER, UML, etc
 - los motores de inferencia DL pueden usarse para proveer soporte durante el diseño de diagramas, mantenimiento y consulta

: Lógica Computacional y Demostración Autom

INRIA Nancy Grand Est

Areas de Aplicación

- ► Web Semántica
 - Agregar 'markup semántico' a la información en la web
 - Este markup usaría repositorios de ontologías como repositorío común de definiciones con una semántica clara
 - los motores de inferencia DL se usarían para el desarrollo, mantenimiento y fusión de estas ontologías y para la evalucion dynámica de recursos (e.g., búsqueda).
- ► Linguística Computacional
 - Muchas tareas en linguística computacional requieren inferencia y 'background knowledge': desde tareas puntuales como resolución de referencias a problemas generales como question-answering.
 - En ciertos casos, el poder expresivo ofrecido por DLs es suficiene y no necesitamos recurrir a LPO.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Lógicas para la Descripción

- ► El lenguaje se define en tres niveles.
 - Conceptos: Por un lado construimos conceptos complejos usando conceptos (atómicos o creados via definición) y roles: E.g., ∃tiene-hijo.Hombre
 - Definiciones: Usamos conceptos para armar definiciones (o relaciones entre definiciones): E.g., PadreContento $\equiv \dots$ Aserciones: Podemos asignar conceptos o roles a
 - elementos particulares de nuestro modelo: E.g.,
- ▶ Una base de conocimiento es un par $\langle D, A \rangle$ con D un conjunto de definiciones (la "T-Box") y A un conjunto de aserciones (la "A-Box").

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

ALC: Construcción de Conceptos

- ▶ Un concepto puede ser
 - T, el concepto trivial, del que todo elemento es miembro.
 - Un concepto atómico: Hombre, Mujer
 - Operadores booleanos: Si C y D son conceptos entonces los siguientes son conceptos

 $C \sqcap D$ la conjunción de C y D Rico \sqcap Apuesto $C \sqcup D$ la disjunción de C y D Rico \sqcup Apuesto ¬C la negación de C ¬Politico

► Operadores relacionales: Si C es un concepto y R es un role, los siguientes son conceptos

 $\forall R.C$ todo elem. acc. via R está en C \forall hijo-de.Mujer $\exists R.C$ un elem. acc. via R está en C∃hiio-de.Muier

Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Construcción de Definiciones

La T-Box es una lista de definiciones.

Dados dos conceptos C y D, hay dos tipos de definiciones:

▶ Definiciones Parciales: $C \sqsubseteq D$. Las condiciones indicadas en C son suficientes para calificar a los elementos de C como miembros de D, pero no son condiciones necesarias; o vice-versa.

 \exists hijo-de.Hombre \sqcap \exists hijo-de.Mujer \sqsubseteq PadreOcupado (condición suficiente) PadreOcupado ⊑ ∃hijo-de.⊤ (condición necesaria)

Definiciones Totales: $C \equiv D$. Las condiciones indicadas en D son necesarias y suficientes para calificar a los elementos de D como miembros de C. Los conceptos C y D son equivalentes.

Abuela ≡ Mujer □ ∃hijo-de.∃hijo-de.⊤

: Lógica Computacional y Demostración Automática

Construcción de Aserciones

Podemos "asignar propiedades" a elementos particulares de la situación que estamos describiendo en la A-Box. Dados elementos a y b, un concepto C y una relacion R

Asignación de Elementos a Conceptos: a:C. Indica que el concepto C es applicable al elemento a. Es decir, todas las condiciones indicadas por C se aplican a a.

carlos:Argentino

carlos:(Argentino □ ∃vive-en.Europa)

Asignación de Relaciones entre Elementos: (a, b):R. Indica que los elementos a y b estan relacionados via el rol R.

(carlos,nancy):vive-en

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Semántica: Modelos

Sea CON un conjunto de conceptos atómicos, ROL un conjunto de roles y IND un conjunto de individuos. Una interpretación o un modelo para \mathcal{ALC} es un par

 $\mathcal{I} = \langle \Delta^{\mathcal{I}}, \dot{\cdot}^{\mathcal{I}} \rangle$ tal que

- $ightharpoonup \Delta^{\mathcal{I}}$ es un conjunto no vacío arbitrario
- $ightharpoonup^{\mathcal{I}}$ es una función de interpretación de conceptos atómicos, roles e individuos tal que

$$\begin{split} \mathcal{C}^{\mathcal{I}} \subseteq \Delta^{\mathcal{I}} \text{ para } \mathcal{C} \in \text{CON} \\ \mathcal{R}^{\mathcal{I}} \subseteq \Delta^{\mathcal{I}} \times \Delta^{\mathcal{I}} \text{ para } \mathcal{R} \in \text{ROL} \\ \mathcal{a}^{\mathcal{I}} \in \Delta^{\mathcal{I}} \text{ para } \mathcal{a} \in \text{IND} \end{split}$$

(i.e., un modelo de DL no es otra cosa que un modelo de LPO para la signatura $(CON \cup ROL, \{\}, IND))$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Semántica: Conceptos

Dado una interpretación $\mathcal I$ podemos definir la interpretación de un concepto arbitrario de $\mathcal A\mathcal L\mathcal C$ recursivamente como

$$(\neg C)^{\mathcal{I}} := \Delta^{\mathcal{I}} \setminus C^{\mathcal{I}}$$

 $(C \sqcap D)^{\mathcal{I}} := C^{\mathcal{I}} \cap D^{\mathcal{I}}$

$$(\exists R.C)^{\mathcal{I}} := \{i \mid \exists j.(i,j) \in R^{\mathcal{I}} \text{ y } j \in C^{\mathcal{I}}\}$$

$$C \sqcup D$$
 es equivalente a $\neg (\neg C \sqcap \neg D)$ y $(\forall R.C)$ es equivalente a $\neg (\exists R.\neg C)$.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Semántica: Definiciones y Aserciones

Dada una interpretación \mathcal{I} decimos que

 $ightharpoonup \mathcal{I}$ satisface una definición parcial $C \sqsubseteq D$ (definición total $C \equiv D$) sii

$$C^{\mathcal{I}} \subseteq D^{\mathcal{I}} \quad (C^{\mathcal{I}} = D^{\mathcal{I}})$$

- $ightharpoonup \mathcal{I}$ satisface una T-Box T sii satisface todas las definiciones (parciales o totales) en T
- ▶ \mathcal{I} satisface una assercion a:C ((a, b):R) sii $a^{\mathcal{I}} \in C^{\mathcal{I}}$ (($a^{\mathcal{I}}, b^{\mathcal{I}}$) ∈ $R^{\mathcal{I}}$)
- $\blacktriangleright \ \mathcal{I}$ satisface una A-Box A sii satisface todas las aserciones en A
- $\blacktriangleright \ \mathcal{I} \text{ satisface una KB } \textit{K} = \langle \textit{T}, \textit{A} \rangle \text{ sii } \mathcal{I} \text{ satisface } \textit{T} \text{ y } \textit{A}.$

Una KB K es consistente (o satisfacible) sii existe una interpretación $\mathcal I$ que la satisface.

Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Un Ejemplo Completo

Mujer ☐ Persona ☐ ∃sexo.Femenino
Hombre ☐ Persona ☐ ∃sexo.Masculino
La T-Box: PadreOMadre ☐ Persona ☐ ∃hijo-de.Persona
Madre ☐ Mujer ☐ PadreOMadre
Padre ☐ Hombre ☐ PadreOMadre
alicia:Madre

La A-Box: (alicia,betty):hijo-de (alicia,carlos):hijo-de

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Sintaxis y Semántica de ALC

Constructor	Sintaxis	Semántica
concepto atómico	С	$C^{\mathcal{I}}$
top	T	$\Delta^{\mathcal{I}}$
negación (C)	$\neg C$	$\Delta^{\mathcal{I}} \setminus C^{\mathcal{I}}$
conjunción	$C_1 \sqcap C_2$	$C_1^{\mathcal{I}}\cap C_2^{\mathcal{I}}$
disyunción	$C_1 \sqcup C_2$	$C_1^{\mathcal{I}} \cup C_2^{\mathcal{I}}$
quant. universal (\mathcal{U})	∀R.C	$\{\dot{d}_1 \mid \forall \tilde{d}_2 \in \Delta^{\mathcal{I}}. (R^{\mathcal{I}}(d_1, d_2) \rightarrow d_2 \in C^{\mathcal{I}})\}$
quant. existencial (\mathcal{E})	∃R.C	$\{d_1 \mid \exists d_2 \in \Delta^{\mathcal{I}}. (R^{\mathcal{I}}(d_1, d_2) \land d_2 \in C^{\mathcal{I}})\}$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Bases de Conocimiento

Una base de conocimientos K es un par $K = \langle T, A \rangle$ tal que

- ➤ T es la T(erminological)-Box, un conjunto finito de expresiones de la forma C

 E D. Las fórmulas en T se llaman terminological axioms.
- A es la A(ssertional)-Box, un conjunto finito de expresiones de la forma a:C o (a, b):R. Las fórmulas en A se llaman assertions.

Sea $\mathcal I$ una interpretación y φ un axioma terminológico o una asercion. Decimos que $\mathcal I\models\varphi$ si

- $ho = C \sqsubseteq D \text{ y } C^{\mathcal{I}} \subseteq D^{\mathcal{I}}, \text{ o}$
- $ightharpoonup arphi = extbf{\textit{a}}: extbf{\textit{C}} \; extbf{\textit{y}} \; extbf{\textit{a}}^{\mathcal{I}} \in extbf{\textit{C}}^{\mathcal{I}}, \, extbf{o}$
- $\blacktriangleright \ \varphi = (\mathbf{a},\mathbf{b}) \text{:} \mathbf{R} \ \mathsf{y} \ (\mathbf{a}^{\mathcal{I}},\mathbf{b}^{\mathcal{I}}) \in \mathbf{R}^{\mathcal{I}}.$

Decimos que $\langle T, A \rangle$ es satisfacible si existe una interpretación \mathcal{I} que satisface T y A.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Tareas de Inferencia

La tarea básica de inferencia es satisfiabilidad de conceptos:

INPUT: Un concepto C

OUTPUT: Si, si existe una interpretación \mathcal{I} tal que $\mathcal{C}^{\mathcal{I}} \neq \{\}$ No, en otro caso.

Equivalentemente, subsumpción de conceptos:

INPUT: un par de conceptos (C, D)

OUTPUT: Si, si para toda interpretación \mathcal{I} , $C^{\mathcal{I}} \subseteq D^{\mathcal{I}}$

No, en otro caso.

T: Satisfiabilidad y subsumpción son interdefinibles (en un lenguaje con conjunción y negación).

D: $[\Rightarrow]$ C no es satisfacible sii $C \sqsubseteq \neg \top$ $[\Leftarrow]$ $C \sqsubseteq D$ sii $C \sqcap \neg D$ no es satisfacible

: Lógica Computacional y Demostración Automática

Tareas de Inferencia Respecto de una Base de Conocimiento

Sea T una base de conocimientos, $C_1, C_2 \in \text{CON}, R \in \text{ROL}$ y $a,b \in \mathsf{IND},$ podemos definir las siguientes tareas de $\mathit{inferencia}$

- Subsumption, T |= C₁ ⊆ C₂. Chequear si para toda interpretación I tal que I |= T tenemos que C₁^T ⊆ C₂^T.
- Instance Checking, T ⊨ a:C. Chequear si para toda interpretación I tal que I ⊨ T tenemos que a^I ∈ C^I.
- Concept Consistency ($T \not\models C \doteq \bot$). Chequear si para alguna interpretación $\mathcal I$ tal que $\mathcal I \models \mathcal T$ tenemos qeu $C^{\mathcal I} \neq \{\}$.

Otras: Relation Checking ($T \models (a, b):R$), Knowledge Base Consistency ($T \not\models \bot$), etc.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Tareas de Inferencia Complejas

Otras tareas de inferencia mas complejas, pueden definirse a partir de las anteriores, por ejemplo:

- ▶ Retrieval: dado un concepto C, retornar todos los individuos mencionados en la base de datos que son instancia de C. $\{a \in \mathsf{IND}(T) \mid T \models a:C\}$
- ► Conceptos mas específicos: dado un indivíduo a, retornar los conceptos más específicos en la ontología de los cuales a es un
- Conceptos parientes (descendientes) inmediatos: dado un concepto C, retornar los conceptos inmediatamente sobre (bajo)

INRIA Nancy Grand Est

Relación con LPO

La mayoría de los DLs son fragmentos decidibles de LPO.

Tomar un lenguaje de PO que tenga

un predicado unario C por cada concepto atómico C un predicado binario R por cada rol R

una constante a por cada indivíduo a.

Definimos las siguientes traducciones $t_x: \mathcal{ALC} \rightarrow \mathit{LPO}$ y

 $t_y: \mathcal{ALC} \rightarrow \mathit{LPO}$ por recursión mutua

 $t_x(C) = C(x)$ $t_y(C) = C(y)$

 $t_y(\neg C) = \neg t_y(C)$ $t_X(\neg C) = \neg t_X(C)$

 $t_{x}(C \sqcap D) = t_{x}(C) \wedge t_{x}(D) \qquad t_{y}(C \sqcap D) = t_{y}(C) \wedge t_{y}(D)$

 $t_x(\exists R.C) = \exists y.(R(x,y) \land t_y(C)) \quad t_y(\exists R.C) = \exists x.(R(y,x) \land t_x(C))$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Traduciendo Bases de Conocimiento

Una T-Box $T = \{C_i \sqsubseteq D_i \mid i \le n\}$ se traduce como

$$t(T) = \forall x. (\bigwedge_{1 \leq i \leq n} t_x(C_i) \to t_x(D_i))$$

Una A-Box $A = \{a: C_i \mid i \leq n\} \cup \{(a, b): R_i \mid i \leq m\}$ se traduce

$$t(A) = \bigwedge_{1 \leq i \leq n} t_x(C_i)[x/a] \wedge \bigwedge_{1 \leq i \leq m} R_i(a,b)$$

T: C es satisfacible sii $t_x(C)$ es satisfacible.

T: C es satisfacible respecto de $\langle T, A \rangle$ sii $t_x(C) \wedge t(T) \wedge t(A)$ es satisfacible.

T: C es subsumido por D sii $\forall x.(t_x(C) \rightarrow t_x(D))$ es válido.

T: C es subsumido por D respecto de $\langle T, A \rangle$ sii . . .

 $(t(T) \land t(A)) \rightarrow \forall x.(t_x(C) \rightarrow t_x(D))$ es válido.

INRIA Nancy Grand Est

Otros Operadores / Constraints

Number restriction (\mathcal{N})

 $(\leq nR)$

 $\{d_1 \mid ||\{d_2 \mid R^{\mathcal{I}}(d_1, d_2)\}|| \leq n\}$ $\{d_1 \mid ||\{d_2 \mid R^{\mathcal{I}}(d_1, d_2)\}|| \geq n\}$ $(\geq nR)$

Qualified number restrictions (\mathcal{Q}) $\{d_1 \mid ||\{d_2 \mid \mathcal{R}^{\mathcal{I}}(d_1, d_2) \wedge d_2 \in \mathcal{C}^{\mathcal{I}}\}|| \leq n\}$ $\{d_1 \mid ||\{d_2 \mid \mathcal{R}^{\mathcal{I}}(d_1, d_2) \wedge \mathcal{C}^{\mathcal{I}}\}|| \geq n\}$ $(\leq n R C)$

 $(\geq n R C)$

One-Of (\mathcal{O})

 $\{a_1, \ldots a_n\} \quad \{a_1^{\mathcal{I}}, \ldots, a_n^{\mathcal{I}}\}$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Otros Operadores / Constraints

Inverse roles (\mathcal{I})

R- $\{(i,j)\mid (j,i)\in R^{\mathcal{I}}\}$

Role Intersection (R)

 $\{(i,j)\mid (i,j)\in R^{\mathcal{I}}\wedge (i,j)\in \mathcal{S}^{\mathcal{I}}\}$ $B \sqcap S$

Roles transitivos (\mathcal{R}^+)

 $R = R^+$ $R^{\mathcal{I}}$ es una relación transitiva

Roles funcionales (\mathcal{F})

R feature $R^{\mathcal{I}}$ es una función (función parcial)

Jerarquía de Roles (H)

 $R \sqsubseteq S$ $R^{\mathcal{I}} \subseteq S^{\mathcal{I}}$: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

DLs y Lógicas Modales

- ▶ DLs y las lógicas modales (ML) son formalismos muy próximos.
- Podríamos decir que DLs son 'el lado computacional de ML' y que ML son 'el lado teórico' de DLs.

ALC \mathbf{K}_m (\mathbf{K} multimodal) \Leftrightarrow

 $\neg C$ \iff $\neg C$

∃R.C $\langle R \rangle C$

roles transitivos

 $C \sqcap D$ $C \wedge D$ \iff

frame transitivos (K4) expr. regulares sobre roles \iff propositional dynamic logic (PDL)

 \iff

lógicas temporales (\mathbf{K}_t) roles inversos \iff number restrictions graded modalities $(\diamondsuit_n \varphi)$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Complejidad Vía Traducción

Sabiendo que muchas DLs son fragmentos de LPO (vía la traducción t), podemos transferir resultados conocidos sobre complejidad de estos fragmentos a ciertos lenguajes de descripción.

- ▶ ALC es un fragmento de LPO con sólo dos variables (LPO²) que se sabe decidible.
- \blacktriangleright Más aun, \mathcal{ALC} con roles inversos y operadores Booleanos sobre roles está todavía en LPO2!
- ► Que pasa si agregamos Q? Aunque nos salimos de LPO², caemos en C2: LPO2 extendida con 'counting quantifiers' $(\exists^n x. \varphi(x)$ es 'existen *n* indivíduos diferentes en el dominio que satisfacen φ '), también decidible

: Lógica Computacional y Demostración Automática

Lower Bounds vs. Upper Bounds

- Usamos la traducción t para obtener Upper Bounds (i.e., el problema P no es más complejo que el problema Q.)
- Pero no sirve para obtener Lower Bounds (i.e., el problema P es al menos tan complejo como el problema Q.). Para esto necesitaríamos traduccións 'para el otro lado'.
- Y en realidad, muchas veces las DLs tienen mejor comportamiento computacional que los fragmentos de LPO clásicos en los que pueden traducirse naturalmente.E.g.,
 - Contrastando con muchas DLs, agregar 'roles transitivos' (requerir que ciertas relaciones binarias sean interpretadas como relaciones transitivas) a LPO² vuelve el fragmento indecidible
 - ► LPO² es NExpTime-complete, mientras que la muchas DLs estan en ExpTime (o aún por debajo).

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Tableaux para ALC

- Miremos a los modelos de DL: Grafos etiquetados. Podemos pensar que un modelo de DL es
 - un conjunto de valuaciones proposicionales
 - más estructura relacional entre estas valuaciones
- Un tableau para DL entonces es
 - ▶ una colección de tableau proposicionales
 - ▶ con estructura adicional: la relacion de accesibilidad.
- Notar que esta es exactamente la información que hay en una ABox.
- Para determinar si un concepto C de ALC es consistente, escribir C en NNF ((¬∃R.C) → (∀R.¬C) y (¬∀R.C) → (∃R.¬C)).
- ▶ Aplicar las siguientes reglas a $A = \{a:NNF(C)\}.$

Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Reglas de Tableau para DLs

Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Terminación

Por que termina este algoritmo?

- ▶ Sea $\mathcal{L}(w) = \{C \mid w : C \in \mathcal{A}\}.$
- ▶ Las reglas \sqcup , \sqcap , \exists pueden ser aplicadas sólo una vez a una fórmula en $\mathcal{L}(w)$
- ▶ La regla \forall puede ser aplicada muchas veces a una formula en $\mathcal{L}(w)$ pero sólo una vez a cada eje (w, v).
- \blacktriangleright Aplicar una regla a una fórmula φ extiende el labeling con una fórmula que es siempre estrictamente más pequeña que φ .

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Correctitud y Completitud del Algoritmo

La correctitud y completitud del algoritmo se sigue de las siguientes propiedades:

- No puede haber una sequencia infinita de aplicaciones de reglas (terminación)
- 2. Sea \mathcal{A}' obtenido a partir de \mathcal{A} por la aplicación de alguna de las reglas. Entonces \mathcal{A}' es satisfacible sii \mathcal{A} es satisfacible.
- 3. Toda Abox ${\mathcal A}$ conteniendo un clash es insatisfacible.
- 4. Toda Abox $\mathcal A$ saturada (no nueva regla puede aplicarse a $\mathcal A$) y sin clash es satisfacible.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Que Regla Aplicamos Primero?

- ► Importa que regla aplicamos primero para decidibilidad?
- Importa que regla aplicamos primero para tiempo de corrida?
- Algunas heurísticas para decidir que regla de expansión aplicar primero:
 - Usar non-branching rules (como

 -rule) antes que branching rules (como

 -rule)
 - usar reglas proposicionales (como ⊓-rule y ⊔-rule) antes que reglas modales (como ∃-rule y ∀-rule).

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Complejidad del Algoritmo

- ► El algoritmo que presentamos hasta el momento puede requerir espacio (y tiempo) exponencial!
- ► Consideremos el concepto definido recursivamente como

 $C_1 := \exists R.A \sqcap \exists R.B$ $C_{n+1} := \exists R.A \sqcap \exists R.B \sqcap \forall R.C_n$

▶ El tamaño de C_n es sólo lineal en n, pero el algoritmo de tableaux construiría, al ser corrido sobre $\mathcal{A} = \{a: C_n\}$ una ABox conteniendo $2^{n+1} - 1$ indivíduos.

Satisfacibilidad de \mathcal{ALC} esta en PSPACE

- Toda fórmula satisfacible φ puede ser satisfecha en la raíz de un árbol finito de profundidad a lo sumo deg(φ) + 1
- \blacktriangleright El tamaño total del modelo puede ser exponencial en $|\varphi|,$ pero
 - no es necesario mantener toda esta informacion en memoria.
 - en cada momento, sólo necesitamos mantener la información correspondiente a una rama del modelo.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

: Lógica Computacional y Demostración Automática

El Algoritmo

```
ALC-SAT(C) := sat(x_0, {x_0:C})
sat(x,A):

1. while (\neg \neg \cap o \rightarrow \Box \text{ pueden aplicarse}) y (A no tiene clash) do

2. aplicar \rightarrow \neg o \rightarrow \Box a A

3. if A tiene clash then return UNSAT.

4. E=\{x:\exists R.D\mid x:\exists R.D\in A\}

5. while E\neq\emptyset do

6. elegir x:\exists R.D\in E arbitrario

7. A_{new}:=\{(x,y):R,y:D\} donde y es un nuevo individuo.

8. while (\neg \lor) puede aplicares a A\cup A_{new} do

9. aplicar \rightarrow a A\cup A_{new} tiene clash then return UNSAT.

11. if sat(y,A\cup A_{new})=UNSAT then return UNSAT

12. E:=E(x:\exists R.D)

13. eliminar A_{new} de la memoria

14. return SAT
```

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Falla de Terminación: Terminologías

- ▶ Como dijimos, el algoritmo básico de tableaux no termina para \mathcal{ALC} con T-boxes generales.
- ightharpoonup E.g., si Human $\sqsubseteq \exists$ has-mother.Human $\in \mathcal{T}$, entonces ¬Human ⊔ ∃has-mother.Human se agregaría a todo nodo del tableaux de w:Human.
- $(\mathbf{w}) \mathcal{L}(\mathbf{w}) = \{$ Human, $(\neg$ Human $\sqcup \exists$ has-mother.Human), \exists has-mother.Human $\}$ has-mother
- $\mathsf{x}\)\ \mathcal{L}(\mathsf{x}) = \{\mathsf{Human}, (\lnot\mathsf{Human} \sqcup \exists\mathsf{has}\mathsf{-mother}.\mathsf{Human}), \exists\mathsf{has}\mathsf{-mother}.\mathsf{Human}\}$
 - has-mother
- $\mathcal{L}(y) = \{ Human, (\neg Human \sqcup \exists has-mother.Human), \exists has-mother.Human \}$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Implementaciones Naive

Problemas típicos

- ► Problemas de Espacio
 - Espacio requerido para las estructuras de datos que prepresentan el tableaux.

 Raramente un problema serio en la práctica
- Problemas de Tiempo
 - Necesitamos búsqueda dada la naturaleza no determinística del algoritmo de tableaux.
 - Un problema serio en la práctica
 - puede ser mitigado mediante
 - La elección cuidadosa del algoritmo
 - Una implementacion altamente optimizada

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

System Demo: RACER

- ► RACER (http://www.sts.tu-harburg.de/ r.f.moeller/racer/), desarrollado en la University of Hamburg por Haarslev y Möller en Common Lisp. Puede trabajar en $\mathcal{ALCFHIQ}(\mathcal{D}^-)_{\mathcal{R}^+}$.
- ▶ RACER es un razonador automático para DL con soporte para TBoxes, ABoxes y Concrete domains (e.g., (in)ecuaciones lineares sobre los reales)
- Es también una herramienta de inferencia para la web semántica que permite el desarrollo de ontologías, consultas de documentos RDF y ontologias RDFS/DAML que permite el registro permanente de queries con notificación automática de nuevos resultados
- ► Está implementado en Lisp y existen versiones para Linux, Macintosh y Windows

Terminologías

- ▶ El algoritmo que vimos hasta el momento sólo trata consistencia de conceptos
- Cómo agregamos ABoxes?
- Cómo agregamos TBoxes?
 - Consideremos una definición $C \sqsubseteq D$
 - Basta asegurarnos que cada nodo del tableaux contenga
 - Pero eso implica que el tamaño de los conceptos en un nodo (y en particuar la profundidad máxima de cuantificación) no disminuye.
 - El argumento anterior de terminación (y por lo tanto el de complejidad) se 'caen'.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Blocking

- ▶ Cuando un nuevo nodo es creado, chequear los ancestros por un etiqueta idéntica (o un superconjunto).
- ▶ Si un nodo de este tipo existe, entonces el nuevo nodo esta bloqueado y ninguna regla puede aplicarse a el

```
(w) \mathcal{L}(w) = \{\text{Human}, (\neg \text{Human} \sqcup \exists \text{has-mother.Human}), \exists \text{has-mother.Human}\}
    has-mother
\begin{pmatrix} x \end{pmatrix} \mathcal{L}(x) = \{\text{Human}\}
```

: Lógica Computacional y Demostración Automá

INRIA Nancy Grand Est

Tableaux para \mathcal{I} y \mathcal{N}

- ► Como modificamos el tableaux para ALC para que funcione también para \mathcal{I} ?
- lacktriangle Reglas de Tableaux para ${\mathcal N}$

```
Si 1. x:(\leq nR) \in \mathcal{A} y 2. no hay individuos z_1, \ldots, z_n tal que (x, z_i): R \in \mathcal{A} y z_i \neq z_j \in \mathcal{A} (1 \leq i < j \leq n) entonces \mathcal{A} \to \geq \mathcal{A} \cup \{(x, y_i): R \mid 1 \leq i \leq n\} \cup \{(x, y_i): R \mid 1 \leq i \leq n\} over (x, y_i): R \in \mathcal{A}
→<sub>≥</sub> Si
                                                                    \{y_i \neq y_j \mid 1 \leq i < j \leq n\} para y_i nuevos
                                                 1. x:(\leq nR) \in A y
 →≤ Si
             2. \{(x,y_i): \hat{R} \mid 1 \leq n \leq n+1\} \subseteq \mathcal{A}
and y_i \neq y_j \notin \mathcal{A} para algun i,j 1 \leq i < j \leq n+1
entonces \mathcal{A} \to_{\leq} \mathcal{A}[y_i/y_j] para algun par y_i \neq y_j
```

Clash (para \mathcal{N}): \mathcal{A} tiene un clash también si $\{x: (\leq nR)\} \cup$ $\{(x, y_i) : R \mid 1 \le i \le n+1\} \cup \{y_i \neq y_j \mid 1 \le i < j \le n+1\} \subseteq A.$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

Lógica Computacional y Demostración Automática

Carlos Areces

areces@loria.fr http://www.loria.fr/~areces

INRIA Nancy Grand Est, France

Diciembre 2008

El programa de hoy

- Logica de Primer Orden.
 - Que podemos expresar?
 - Sintaxis y SemanticaIndecibilidad
- Unificacion
 - Definicion
 - Propiedades
 - Algoritmo simple
- ▶ Resolucion para LPO
 - Forma Clausal. Skolemizacion.
 - Unificacion
 - Falla de Terminacion
 - El Algoritmo de Clausula Dada (Given Clause Algorithm)
 - Demo de SPASS

INRIA Nancy Grand Est

LPO: Que podemos expresar?

▶ Propiedades de los numeros naturales

$$\forall x.(nat(x) \rightarrow (x+0=x)).$$

$$\forall x.(nat(x) \rightarrow 0*x=0).$$

$$\forall x.\forall y.(nat(x) \land nat(y) \rightarrow x + succ(y) = succ(x+y)).$$

$$\forall x.\forall y.(nat(x) \land nat(y) \rightarrow x*y=y*x).$$

▶ Los axiomas de Zermelo-Fraenkel para teoria de conjuntos FO.

$$\forall x. \forall y. ((x = y) \leftrightarrow (x \subseteq y \land y \subseteq x))$$

- Una parte importante del lenguaje natural.
- ► Modelos Infinitos.

Lógica Computacional y Demostración Automática

Modelos Infinitos

ightharpoonup Proposicion: Sea φ la conjuncion de las siguientes formulas

Serialidad $\forall x. \exists y. R(x, y)$

Transitividad $\forall x. \forall y. \forall z. (R(x,y) \land R(y,z) \rightarrow R(x,z))$ Irreflexividad $\forall x. \neg R(x, x)$.

Entonces, $\mathcal{M} \models \varphi$ implica \mathcal{M} es infinito.

- ► En otras palabras, existen formulas de LPO que son satisfacibles pero no tienen modelos finitos.
- La busqueda exhaustiva por un modelo (como hicimos con DP) no funciona para LPO-Sat.

: Lógica Computacional y Demostración Automá

INRIA Nancy Grand Est

Sintaxis de LPO: Elementos basicos

Un lenguaje de primer orden se define en terminos de su conjunto de variables, simbolos de constante, simbolos de predicado, y simbolos de funcion (la signatura):

- \blacktriangleright (S. de) Constantes: π , 2, Carlos, ID223, B230, LORIA, etc. Van a representar elementos especiales en un modelo dado.
- (S. de) Relaciones: Hermano, ≥, Alto, etc. Representan propiedades (y relaciones) entre elementos de un modelo dado.
- (S. de) Funciones: RaizCuadrada, PiernalzquierdaDe, TamañoDe, Suc, etc. Representan funciones sobre elementos de un modelo lado.

Variables: x, y, z, a, b, etc.

Representan elementos arbitrarios en un modelo dado. Estos simbolos se llaman tambien el lenguaje no logico y su significado tiene que ser especificado por cada modelo.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Sintaxis de LPO: El Lenguaje Logico

Ademas del lenguaje no logica, usamos tambien un lenguaje logico que tiene una interpretacion fija:

▶ Conectivos Booleanos: \neg , \land (definibles: \rightarrow , \lor , \leftrightarrow)

► Quantificadores: ∃, (definible: ∀)

► Punctuacion:), (, (. opcional)

► Igualdad: = (opcional)

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Sintaxis de LPO: Terminos y formulas atomicas

Terminos: una constante

E.g.: Carlos, Graciela

una variables

E.g.: *x*

funcion(termino₁,..., termino_n) E.g.: PiernalzquierdaDe(Carlos)

Los terminos pueden pensarse como 'nombres complejos' para elementos en una determinada situacion.

Formulas Atomicas:

termino₁ = termino₂

E.g. Tamaño(PiernalzqDe(Carlos)) = Tamaño(PiernaDerDe(Carlos))relacion(termino₁, ..., termino₂)

E.g. HermanoDe(Carlos,Graciela)

Las formulas atomicas son las unidades basicas sobre las que podemos indicar verdad o falsedad en un modelo dado.

Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Sintaxis de LPO: Formulas Complejas

Las formulas complejas se contruyen a partir de las formulas atomicas usando los conectivos Booleanos, los cuantificadores y los simbolos de puntuacion.

$$\neg \varphi \mid (\varphi_1 \land \varphi_2) \mid \exists x.(\varphi)$$

 $(\forall \text{ se define en terminos de } \neg \text{ y } \exists : \forall x.(\varphi) \equiv \neg \exists x.(\neg \varphi).)$

HermanoDe(Carlos,Graciela) \(\triangle \) Mujer(Graciela) → HermanaDe(Graciela,Carlos)

$$\forall x.(\forall y.(>(x,y) \lor (x=y) \lor >(y,x)))$$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

LPO: Semantica

- ▶ Formulas de LPO are verdaderas of falsas respecto de un modelo y una asignacion para ese modelo.
- ▶ Un modelo es un par $\langle D, I \rangle$ donde
 - D es el dominio: un conjunto no vacio de objetos
 - I es la interpretacion: una funcion asignando significado a los s. de constantes, relaciones y funcion del lenguaje .
- Una asignacion es una funcion que a cada variable asigna un elemento de D.

Formalmente, dada una signatura $\textit{S} = \langle \textit{VAR}, \textit{CONS}, \textit{REL},$ FUN a modelo para S es $M = \langle D, I \rangle$ tal que,

- **D** ≠ ∅
- ▶ para $c \in CONS$, $I(c) \in D$
- ▶ para $F \in FRLI$ n-ario, $I(F) \subseteq D^n$ (una relacion n-aria en D) ▶ para $F \in FUN$ n-ario, $I(F) : D^n \mapsto D$ (una funcion n-aria en D)

Una asignacion g para M es una funcion (total) $g: VAR \mapsto D$.

Satisfacibilidad

- ▶ Dado un modelo $M = \langle D, I \rangle$ y una asignacion g para Mqueremos definir cuando una formula de LPO φ es verdadera o falsa en M, g ($M, g \models \varphi$). Lo hacemos caso
- Definimos primero el significado de terminos complejos. La interpretacion nos da el significado de constantes (I(c))y funciones (I(F)). La asignación nos da el significado de las variables (g(x)).

$$x^{I,g} = g(x)$$
 $c^{I,g} = I(c)$
 $(f(t_1, \dots, t_n))^{I,g} = I(f)(t_1^{I,g}, \dots, t_n^{I,g})$

▶ Ahora podemos definir $M, g \models \varphi$ para formulas arbitrarias...

cional y Demostración Automát

INRIA Nancy Grand Est

Satisfacibilidad

- ▶ $M, g \models t_1 = t_2 \text{ sii } t_1^{l,g} = t_2^{l,g}$
- ► $M, g \models R(t_1, ..., t_n) \text{ sii } (t_1^{l,g}, ..., t_n^{l,g}) \in I(R)$
- ▶ $M, g \models \neg \varphi \text{ sii } M, g \not\models \varphi$
- ▶ $M, g \models (\varphi_1 \land \varphi_2)$ sii $M, g \models \varphi_1$ y $M, g \models \varphi_2$
- ▶ $M, g \models \forall x.(\varphi)$ sii $M, g' \models \varphi$ para toda asignacion g'identica a g excepto quizas en g(x).

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Algunas propiedades de los cuantificadores

- ▶ $\forall x. \forall y. \varphi$ es equivalente a $\forall y. \forall x. \varphi$
- ▶ $\exists x.\exists y.\varphi$ es equivalente a $\exists y.\exists x.\varphi$
- $ightharpoonup \exists x. \forall v. \varphi \text{ no es lo mismo que } \forall v. \exists x. \varphi$
- ▶ $\forall x.\varphi$ es lo mismo que $\forall y.\varphi[x/y]$ si y no aparece en φ , (lo mismo para $\exists x. \varphi \ y \ \exists y. \varphi[x/y]$).
- $\varphi \wedge Qx.\psi$ es lo mismo que $Qx.(\varphi \wedge \psi)$ si x no aparece en φ $(Q \in \{\forall, \exists\}).$
- ▶ $\neg \exists x. \varphi$ es equivalente a $\forall x. \neg \varphi$ and $\neg \forall y. \varphi$ es equivalente a $\exists x. \neg \varphi.$

INRIA Nancy Grand Est

Logica de Primer Orden

Por muchos años, decir "Logica" era en realidad decir "Logica de Primer Orden"

Y habia buenos motivos

- Alto poder expresivo.
- Simplicidad.
- Comportamiento excepcional tanto semantica como
- Una teoria de modelos muy bien desarrollada.
- ▶ Pero desde el punto de vista computaciona, LPO tiene una gran desventaja

LPO-SAT es indecidible.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Decidibilidad

Como probamos que un problema X es indecidible? Ona forma es

- ▶ le pedimos a alguien, mas inteligente que nosotors, que demuestre que un problema Y es indecidible
- ► Demostramos que si X es decidible entonces Y tambien lo seria, dando una codificacion de toda instancia del problema Y como alguna instancia del problema X.

El problema de la parada para maquinas de Turing es el ejemplo clasico de un problema indecidible. El comportamiento de una maquina de Turing, y la propiedad que dice que una dada maquina de Turing termina para todo input posible pueden ser expresados en LPO.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Problemas de Tiling

Un problema de tiling es una especie de rompecabezas

▶ Un tile T es un cuadrado de 1 × 1, con orientacion fija, y con un color fijo en cada uno de sus ladosPor ejemplo, aca hay seis tipos diferentes de tiles:





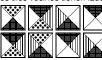






Un problema de tiling facil, podria ser:

Podemos usar tiles del tipo que acabamos de mostrar sobre una grilla de 2 imes 4, de tal forma de cubrirla completamente, bajo la condicion de que los tiles vecinos tienen lados del mismo color?



La forma general de un problema de tiling es:

Dado un numero finito de tipos de tiles \mathcal{T} , podemos cubrir una parte de $\mathbb{Z}\times\mathbb{Z}$ de tal forma que los tiles adyacentes tienen el mismo color en los lados

(Usualmente el conjunto $\mathcal T$ viene especificado en terminos de relaciones binarias V y H sobre un dominio finito $\{t_1,\ldots,t_n\}$ que especifican que tiles pueden colocarse en forma adyacente horizontalmente y verticalmente)

En algunos casos, se pueden indicar ademas condiciones que determinan que consideramos un tiling correcto.

Cubriendo $\mathbb{N} \times \mathbb{N}$

- ▶ Cubriendo $\mathbb{N} \times \mathbb{N}$
 - ▶ Tiling $\mathbb{N} \times \mathbb{N}$: dado un conjunto finito de tiles \mathcal{T} , puede \mathcal{T} cubrir $\mathbb{N} \times \mathbb{N}$?
 - Este problema es indecidible (puede mostrarse que es equivalente al problema de la parada en maquinas de Turing. (Ver Harel, Algorithms. The Essence of Computing).
 - En el siguiente slide vamos a usar este problema para mostrar que LPO-SAT es indecidible.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Codificando tilin en LPO

► Teorema: El problema de decidir si una formula de LPO dada es satisfacible es indecidible. Demostracion: [Gurevich, 1976] Sean h, v, t₁, ..., tn

Demostracion: [Gurevich, 1976] Sean h, v, t_1, \ldots, t_n simbolos de funcion unaria. Sea φ la conjuncion de las siguientes formulas:

$$h(v(x)) = v(h(x)),$$

$$\bigvee \{t_i(x) = x \mid 1 \le i \le n\},$$

$$\bigwedge \{t_i(x) = x \to \neg(t_j(x) = x) \mid 1 \le i < j \le n\},$$

$$\bigvee \{t_i(x) = x \land t_j(h(x)) = h(x) \mid H(t_i, t_j)\},$$

$$\bigvee \{t_i(x) = x \land t_j(v(x)) = v(x) \mid V(t_i, t_j)\}.$$

Entonces $\forall x. \varphi(x)$ es satisfacible sii \mathcal{T} cubre $\mathbb{N} \times \mathbb{N}$.

Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Demostracion automatica para LPO

- ► Pero LPO es indecidible???!!!! Si, Y?
- Como vimos en el caso de LP, aun problemas NP pueden tener casos imposibles de resolver en un tiempo razonable: Aun un algoritmo optimizado va a andar bien en ciertos casos y mal en otros
- Quizas entonces, un algoritmo adecuado funcione "bien" (en en caso general) para LPO. Quien sabe?

Estado del arte para demostradores de LPO

- usan algoritmos de gran complejidad y muy optimizados (generalmente basados en resolucion).
- Usan tipos de datos eficientes.
- ▶ Necesitan heuristicas.
- Ningun demostrador puede manejar igual de bien todas las formulas de LPO.

Lógica Computacional y Demostración Automátic

INRIA Nancy Grand Es

Que es unificacion?

- ▶ Objetivo: Identificar (hacer identicas) dos expresiones.
- Metodo: Reemplazar ciertas subexpresiones (variables) por otras expresiones.

Ejemplo

- ▶ Objetivo: Identififcar f(x, a) y f(b, y).
- ▶ Metodo: reemplazar la variable x por b, y la variable y por a. Las expresiones se transforman en f(b, a).
- ▶ La substitucion $\{x \mapsto b, y \mapsto a\}$ unifica los terminos f(x, a) y f(b, y).
- Obviamente, debemos saber que significa 'identificar', que expresiones queremos manejar, y que cosas son variables y cuales no.

Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Que es unificacion?

- Goal: Identificar dos expresiones simbolicas.
- Metodo: Reemplazar ciertas subexpresiones (variables) por otras expresiones.

Dependiendo de que significa "identificar" (identidad sintactica, o igualdad modulo ciertas ecuaciones) podemos hablar de unificacion sintactica o de unificacion ecuacional.

Ejemplo

- ▶ Los terminos f(x, a) and g(a, x) no son unificables sintacticamente.
- ▶ Pero, son unificables modula la equacion f(a, a) = g(a, a) con la substitucion $x \mapsto a$.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Que es unificacion?

- ► Objetivo: Identificar dos expresiones simbolicas.
- Metodo: Reemplazar ciertas subexpresiones (variables) por otras expresiones.

Dependiendo en que posiciones pueden aparecer las variables y que tipo de expresiones pueden reemplazarlas, hablamos de unificacion de primer orden o de unificacion de alto orden.

Example

- ► Si G y x son variables, los terminos f(x, a) y G(a, x) no puden identificarse usando unificación de primer orden.
- ► *G*(*a*, *x*) no es un termino de primer-orden: *G* tiene 'parametros'.
- Pero, f(x, a) y G(a, x) puden ser unificadas usando unificacion de alto orden usando la substitucion {x → a, G → f}.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Para que sirve unificacion?

- Para hacer un paso de inferencia en demostracion automatica para LPO.
- ▶ Para hacer un paso de solucion en programacion logica.
- Para hacer un paso de reescritura en el area de reescritura de terminos.
- Para extraer una parte de informacion estructurada o semi-estructurada (e.g. de un documento XML).
- Para hacer inferencia de tipos en lenguajes de programacion.
- Para hacer matching en lenguajes con pattern-matching.
- Para manipulacion de esquemas de programa en ingenieria de software.
- Para varios formalismos en linguistica computacional.

Convencion y Notacion

- x, y, z son variables.
- ▶ a, b, c son constantes.
- ▶ f, g, h son funciones.
- ▶ *s*, *t*, *r* son terminos arbitrarios.
- ▶ Terminos cerrados (Ground terms): terminos sin variables.

Ejemplos

- ► f(x, g(x, a), y) es un termino, donde f es ternaria, g es binaria, a es una constante, x e y son variables.
- ightharpoonup f(b, g(b, a), c) es un termino ground.

INRIA Nancy Grand Est : Lógica Computacional y Demostración Automática

Sustituciones

Sustitution

▶ Es un mapeo de variables a terminos, donde todas excepto un numero finito de variables se mapean a si mismas.

Eiemplo

Una substitucion puede representarse como una lista de

$$\blacktriangleright \{x \mapsto f(a,b), y \mapsto z\}.$$

$$\blacktriangleright \{x \mapsto f(x,y), y \mapsto f(x,y)\}.$$

Todas las variables excepto x e y se mapean a si mismas en estas dos substituciones.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Aplicacion de Sustituciones

Aplicamos una sustitucion σ a un termino t:

$$t\sigma = \begin{cases} \sigma(x) & \text{si } t = x \\ f(t_1\sigma, \dots, t_n\sigma) & \text{si } t = f(t_1, \dots, t_n) \end{cases}$$

Ejemplo

- t = f(x, g(f(x, f(y, z)))).
- $b t\sigma = f(f(x,y),g(f(f(x,y),f(g(a),z)))).$

Una sustitucion σ es un unificador de los terminos s y t si $s\sigma = t\sigma$.

INRIA Nancy Grand Est

Unificador, unificador mas general

Un problema de unification: $f(x,z) \stackrel{?}{=} f(y,g(a))$.

Algunos de los unificadores:

$$\begin{aligned} & \{x \mapsto y, z \mapsto g(a)\} \\ & \{y \mapsto x, z \mapsto g(a)\} \\ & \{x \mapsto a, y \mapsto a, z \mapsto g(a)\} \\ & \{x \mapsto g(a), y \mapsto g(a), z \mapsto g(a)\} \\ & \{x \mapsto f(x, y), y \mapsto f(x, y), z \mapsto g(a)\} \end{aligned}$$

Most General Unifiers (mgu):

$$\{x \mapsto y, z \mapsto g(a)\}, \{y \mapsto x, z \mapsto g(a)\}.$$

mau es unico modulo renombre de variables.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Algoritmo de Unificacion

Objetivo: Diseñar un algoritmo que para un problema de unificacion dado $s \stackrel{.}{=} t$

- ▶ termine retornando un mgu de s y t si son unificables,
- ▶ termine con un mensaje de "NO UNIFICABLES" si no.

Algoritmo: Escribimos los dos terminos uno abajo del otro, y ponemos marcadores al comienzo de los dos terminos:

- 1. Movemos los marcadores simultaneamente, de a un simbolo, hasta que ambos estan al final de los terminos (exito), o hasta que apuntan a un simbolo diferente;
- 2. Si ambos simbolos son no-variables, terminamos reportando "no unificables"; si no, uno es una variable (x), el otro es el comienzo de un subtermino (t):
 - 2.1 Si x aparece en t, terminamos con "no unificables";
 - 2.2 Si no, reemplazamos todas las ocurrencias de x por t, imprimimos " $x \mapsto t$ " como solucion parcial. Volvemos a 1.

Algoritmo de Unificacion

- ▶ Encuentra diferencias entre los dos terminos que queremos unificar.
- Intenta reparar la diferencia, linqueando variables a
- Falla cuando existe un clash de simbolos de funcion, o cuando intentamos unificar una variable con un termino conteniendo esa variable.

Eiemplo

f(x,g(a),g(z))

f(g(y), g(y), g(g(x)))

: Lógica Computacional y Demostración Automática

Ejercicios

- ▶ Dar la demostracion de que Serialidad + Transitividad + Irreflexividad ⇒ Modelo Infinito.
- ▶ Decir si los siguientes pares de terminos son unificables o no (letras mayusculas representan variables):

 - 1. $a(X, c(d, X)) = {}^{?} a(2, c(d, Y))$ 2. $a(X, Y) = {}^{?} a(b(c, Y), Z)$ 3. $p(X, g(X), Y) = {}^{?} p(a, g(X), b)$ 4. $p(a, X) = {}^{?} p(X, g(X))$ 5. $p(X) = {}^{?} p(g(X))$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Resolucion en logica proposicional

lacktriangle Forma Clausal. Escribir φ en forma normal conjuntiva

$$\varphi = \bigwedge_{I \in L} \bigvee_{m \in M} \psi_{(I,m)},$$

y sea el conjunto de clausulas asociadas a φ

$$\mathit{ClSet}(\varphi) = \{ \{ \psi_{(I,m)} \mid m \in \mathit{M} \} \mid I \in \mathit{L} \}.$$

▶ Sea $ClSet^*(\varphi)$ el minimo conjunto incluyendo $ClSet(\varphi)$ y cerrado bajo la regla (RES):

$$\frac{\mathit{Cl}_1 \cup \{\mathit{N}\} \in \mathit{ClSet}^*(\varphi) \quad \mathit{Cl}_2 \cup \{\neg \mathit{N}\} \in \mathit{ClSet}^*(\varphi)}{\mathit{Cl}_1 \cup \mathit{Cl}_2 \in \mathit{ClSet}^*(\varphi)}$$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

INRIA Nancy Grand Est

Podemos hacer "lo mismo" para LPO?

Tenemos dos problemas

▶ Que hacemos con los cuantificadores?

 $Los \ eliminamos \Rightarrow Skolemnizacion$

▶ La regla (RES) es demasiado debil

 $\{\{\forall x.P(x)\}, \{\neg P(a)\}\}\}$ es inconsistente pero {} no pude derivarse mediante (RES)

Unificacion

: Lógica Computacional y Demostración Automática

Algunas propiedades de los cuantificadores

- ▶ $\forall x. \forall y. \varphi$ es equivalente a $\forall y. \forall x. \varphi$
- ▶ $\exists x.\exists y.\varphi$ es equivalente a $\exists y.\exists x.\varphi$
- ▶ $\exists x. \forall y. \varphi$ no es equivalente a $\forall y. \exists x. \varphi$
- ▶ $\forall x.\varphi$ es equivalente a $\forall y.\varphi[x/y]$ si y no aparece en φ , (lo mismo para $\exists x.\varphi$ y $\exists y.\varphi[x/y]$).
- $\varphi \land Qx.\psi$ es equivalente a $Qx.(\varphi \land \psi)$ si x no aparece en φ ($Q \in \{\forall, \exists\}$).
- ▶ $\neg \exists x. \varphi$ es equivalente a $\forall x. \neg \varphi$ y $\neg \forall y. \varphi$ es equivalente a $\exists x. \neg \varphi$.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Ejemplos de Skolemnizacion

- 1 $\exists x. \forall y. \exists z. (P(x, y) \land P(y, z) \rightarrow P(x, z))$ **Sk:** $P(c, y) \land P(y, f(y)) \rightarrow P(c, fy)$
- 2 $\forall x. \forall y. (P(x,y) \rightarrow \exists z. (P(x,z) \rightarrow P(z,y)))$ **Sk:** $P(x,y) \rightarrow (P(x,f(x,y)) \rightarrow P(f(x,y),y))$
- 3 $\forall x.\exists x.P(x,x)$ **Sk:** P(f(x),f(x))
- 4 $\exists x. \forall x. P(x, x)$ **Sk:** P(c, x)

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Unificador Mas General

- ▶ Una sustitucion θ es una funcion de VAR \rightarrow TERMS (donde solo un numero finito...).
- Un termino t es una instancia de substitucion de t' si existe una sustitucion θ tal que $\theta(t)=t'$.
- Una unificacion u de dos terminos s y t, si existe, es un termino que es una instancia de sustitucion de s y t para alguna sustitucion θ. θ se llama unificador de s y t.
- Si toda instancia de sustitucion de s y t es tambien una instancia de u, entonces u esta llamada unification minimal, y la sustitucion θ tal que $u = \theta(t) = \theta(s)$ es el most general unifier.
- ► **Teorema:** Si s y t son unificables, entonces hay un unico unificador mas general (mgu).

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Ejemplos de Unificacion

1. $f(x, f(x)) \operatorname{con} g(x, f(x))$ Not Unifiable

2. $f(x, f(y)) \operatorname{con} f(a, y)$ Not Unifiable

3. $f(x, f(x)) \operatorname{con} f(y, y)$ Not Unifiable

4. $f(x, f(x)) \operatorname{con} f(g(y), f(g(y)))$ Unifiable

Forma Clausal y Skolemnizacion

ightharpoonup Escribimos φ en forma nomral prenexa, con la matriz en forma normal conjuntiva:

$$\varphi = Q.\psi$$
 donde $\psi = \bigwedge_{I \in L} \bigvee_{m \in M} \psi_{(I,m)}$

- ▶ Sea $\mathit{Sko}(\varphi)$ la "skolemnizacion" de φ , obtenida como
 - ▶ Mientras hay un cuantificador existencia en \mathcal{Q} , sea \bar{x} la lista de variables universalmente cuantificadas en \mathcal{Q} que aparecen en frente del primer cuantificador existencial $\exists x_i$.
 - Eliminamos ∃x_i de Q y reemplazamos ψ por ψ[f(x̄)/x_i] donde f es una nueva funcion |x̄|-aria no usada hasta el momento.
- ▶ Luego de eliminar todos los cuantificadores existenciales, eliminamos Q, y consideramos la matriz asi obtenida como una formula proposicional en forma normal conjuntiva, y definimos *ClSet* como hicimos anteriormente.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INDIA Nancy Grand Ect

Unificacion

- ▶ Unificar dos atomos φ_1 y φ_2 es encontrar una systutycuib θ de variables por terminos, tal que $(\varphi_1)\theta=(\varphi_2)\theta$.
- Para unificar los atomos φ_1 y φ_2 vamos a considerar los simbolos de predicado y el simbolo de identidad como simbolos de funcion. De forma de poder usar el algoritmo de la clase pasada. Ademas, podemos asumir que φ_1 y φ_2 usan variables distintas (veremos despues por que)
- El algoritmo de unificacion (de complejidad lineal) es una de las caracteristicas principales (y una de las causas del exito) del algoritmo de resolucion para LPO.

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Algoritmo de Unificacion

▶ Par de diferenciacion (D): dados dos terminos, identificar la posicion mas a la izquierda en la que los dos terminos se diferencian. El Par de diferenciacion es el par de terminos que comienzan en esa posicion.

E.g., para g(a, f(y)) y g(a, x), D = (f(y), x)

- ▶ Algoritmo de Unificacion: Dados los terminos t₁, t₂ con variables disjuntas:
 - 1. k := 0; $\theta_0 := \{\}$ // La funcion Identidad 2. IF $\theta_k(t_1) = \theta_k(t_2)$ THEN θ_k is mgu
 - 2. IF $\theta_k(t_1) = \theta_k(t_2)$ THEN θ_k is mgu ELSE find the disagreement pair D_k between $\theta_k(t_1)$ and $\theta_k(t_2)$
 - 3. If one of the terms in D_k is a variable v and the other a term t such that v dos not occur in t

THEN $\theta_{k+1} := \theta_k + \{v \leftarrow t\}; k := k+1$, GOTO 2 ELSE return "Not Unifiable"

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Resolucion para LPO

 Sea ClSet*(φ) bel menor conjunto conteniendo ClSet(φ) y clausurado bajo las reglas (RES) y (FAC): (θ es el mgu de M y N).

$$[\textit{RES}] \ \frac{\textit{Cl}_1 \cup \{\textit{N}\} \in \textit{ClSet}^*(\varphi) \quad \textit{Cl}_2 \cup \{\neg\textit{M}\} \in \textit{ClSet}^*(\varphi)}{(\textit{Cl}_1 \cup \textit{Cl}_2)\theta \in \textit{ClSet}^*(\varphi)}$$

$$[\mathit{FAC}] \; \frac{\mathit{CI} \cup \{\mathit{N},\mathit{M}\} \in \mathit{ClSet}^*(\varphi)}{(\mathit{CI} \cup \{\mathit{N}\})\theta \in \mathit{ClSet}^*(\varphi)}$$

▶ **Teorema:** $\forall \varphi$, $ClSet^*(\varphi)$ es inconsistente sii $\{\} \in ClSet^*(\varphi)$.

Ejemplo

```
1. \neg ((\forall x (P(x) \rightarrow Q(x)) \land \forall x (\neg Q(x))) \rightarrow \forall x (\neg P(x)))
```

2. $\neg(\neg(\forall x(\neg P(x) \lor Q(x)) \land \forall x(\neg Q(x))) \lor \forall x(\neg P(x)))$

3. $((\forall x(\neg P(x) \lor Q(x)) \land \forall x(\neg Q(x))) \land \exists x(P(x)))$

4. $(((\neg P(x) \lor Q(x)) \land \neg Q(x)) \land P(c))$

5. $\{\{\neg P(x), Q(x)\}, \{\neg Q(x)\}, \{P(c)\}\}$

6. $\{\{\neg P(x), Q(x)\}, \{\neg Q(x)\}, \{P(c)\}, \{\neg P(x)\}, \{Q(c)\}, \{\}\}\}$

: Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

Explosion de estados

- Como vimos en el ejemplo anterior, generar nuevas clausulas es facil.
- A decir verdad, si no se tiene cuidado, es facil generar millones de clausulas inutiles.
- Notemos que cada vez que generamos una una clausula que es directamente implicada por una clausula ya presente en el conjunto de clausulas estamos desperdiciando tiempo.
- Identificar cuando esto podria pasar (y evitarlo) es una de las principales prioridades de los demostradores de LPO (algoritmos de simplification y subsumption)
- La condicion de "no redundancia" ayuda a mantener el conjunto de clausulas ayuda a mantenerlo bajo control y a alcanzar antes el punto de saturacion (o derivar la clausula vacia).

: Lógica Computacional y Demostración Automátic

INRIA Nancy Grand Est

El algoritmo de la clausula dada

```
input: init: set of clasues; var active, passive, new: set of clauses; current: clause; active := \emptyset; passive := init; while passive \neq \emptyset do current := select(passive); passive := passive - {current}; active := active \cup {current}; new := infer(current, active); if \{\} \in new then return unsat; inner_simplify(new); simplify(new, active \cup passive); if \{\} \in new then return unsat; simplify(active, new); simplify(passive, new); if \{\} \in (active \cup passive) then return unsat; passive := passive \cup new od;
```

: Lógica Computacional y Demostración Automática

return sat

INRIA Nancy Grand Est

Terminacion?

Consideremos la formula

$$\exists x \forall y (R(x,y) \rightarrow (P(y) \rightarrow \exists z.(R(y,z) \land P(z))))$$

- 1. $\{\neg R(c, y), \neg P(y), R(y, f(y))\}$
- 2. $\{\neg R(c, z), \neg P(z), P(f(z))\}$

Con un paso de resolucion obtenemos

- 3. $\{\neg R(c,c), \neg P(c), \neg P(f(c)), P(f^2(c))\}$
- 4. $\{\neg R(c, f(z)), R(f(z), f^2(z)), \neg R(c, z), \neg P(z)\}.$

Las clauses 2 y 4 resuelven para

5. $\{\neg R(c, f^2(z)), R(f^2(z), f^3(z)), \neg R(c, f(z)), \neg R(c, z), \neg P(z)\}.$

Lógica Computacional y Demostración Automática

INRIA Nancy Grand Est

El metodo de la clausula dada

- La mayoria de los demostradores de LPO basados en resolucion implementan una versin del "Algoritmo de Clausula Dada" (given clause algorithm).
- ► El algoritmo se caracteriza por diferentes implementaciones de los siguientes procedimientos:
 - select, Decide que clausulas usaremos en el siguiente paso de inferencia
 - infer, aplica las reglas de inferencia
 - simplify (set, by), elimina las redundancias de set con la nueva informacion obtenida en infer (e.g., usando subsumcion).

ógica Computacional y Demostración Automática