Inteligencia Artificial II Curso 2004–2005

Tema 6: Aprendizaje de reglas

José A. Alonso Jiménez Francisco Jesús Martín Mateos José Luis Ruiz Reina

Dpto. de Ciencias de la Computación e Inteligencia Artificial
UNIVERSIDAD DE SEVILLA

Contenido

- Reglas proposicionales
- Ejemplo de aprendizaje de reglas proposicionales
- Algoritmos de cobertura
- Reglas de primer orden: programación lógica inductiva
- El algoritmo FOIL
 - Generación de especializaciones
 - Ganancia de información
 - Ejemplo

Reglas proposicionales

- Reglas de clasificación:
 - R1: Si $Cielo = Soleado \land Humedad = Alta$ Entonces $Jugar_Tenis = No$
 - R2: Si $Astigmatismo = + \land Lagrima = Normal$ Entonces Lente = Rigida
- Ventaja de usar el formalismo de reglas
 - Claridad
 - Modularidad
 - Expresividad: pueden representar cualquier conjunto de instancias
 - Métodos generalizables a primer orden de manera natural
 - Formalismo usado en S.B.C.
- Reglas y árboles de decisión
 - Fácil traducción de árbol a reglas
 - No tan fácil a la inversa

Aprendizaje de reglas

- Objetivo: aprender un conjunto de reglas consistente con los ejemplos
 - Una regla *cubre* un ejemplo si el ejemplo satisface las condiciones
 - Lo cubre correctamente si además el valor del atributo en la conclusión de la regla coincide con el valor que el ejemplo toma en ese atributo
 - De la tabla siguiente, R2 cubre E_4 , E_8 , E_{12} , E_{16} , E_{20} y E_{24} , de los cuales cubre correctamente E_4 , E_8 , E_{12} y E_{20} .
- Una medida del ajuste de una regla R a un conjunto de ejemplos D:
 - Frecuencia relativa: p/t (donde t = ejemplos cubiertos por R en D, p = ejemplos correctamente cubiertos). Notación: FR(R, D)
- Algoritmos de aprendizaje de reglas:
 - ID3 + traducción a reglas
 - Cobertura
 - Algoritmos genéticos

Un conjunto de entrenamiento

Ej.	Edad	Dignostico	Astigmatismo	Lagrima	Lente
E_1	Joven	Miope	=	Reducida	Ninguna
E_2	Joven	Miope	-	Normal	Blanda
E_3	Joven	Miope	+	Reducida	Ninguna
E_4	Joven	Miope	+	Normal	Rígida
E_5	Joven	Hipermétrope	-	Reducida	Ninguna
E_6	Joven	Hipermétrope	-	Normal	Blanda
E_7	Joven	Hipermétrope	+	Reducida	Ninguna
E_8	Joven	Hipermétrope	+	Normal	Rígida
E_9	Pre-presbicia	Miope	-	Reducida	Ninguna
E_{10}	Pre-presbicia	Miope	-	Normal	Blanda
E_{11}	Pre-presbicia	Miope	+	Reducida	Ninguna
E_{12}	Pre-presbicia	Miope	+	Normal	Rígida
E_{13}	Pre-presbicia	Hipermétrope	-	Reducida	Ninguna
E_{14}	Pre-presbicia	Hipermétrope	-	Normal	Blanda
E_{15}	Pre-presbicia	Hipermétrope	+	Reducida	Ninguna
E_{16}	Pre-presbicia	Hipermétrope	+	Normal	Ninguna
E_{17}	Presbicia	Miope	-	Reducida	Ninguna
E_{18}	Presbicia	Miope	-	Normal	Ninguna
E_{19}	Presbicia	Miope	+	Reducida	Ninguna
E_{20}	Presbicia	Miope	+	Normal	Rígida
E_{21}	Presbicia	Hipermétrope	-	Reducida	Ninguna
E_{22}	Presbicia	Hipermétrope	-	Normal	Blanda
E_{23}	Presbicia	Hipermétrope	+	Reducida	Ninguna
E_{24}	Presbicia	Hipermétrope	+	Normal	Ninguna

- Aprender una regla para clasificar Lente = Rigida
 - Si ? Entonces Lente = Rigida
 - Alternativas para ? (y frecuencia relativa que tendría la regla resultante)

Edad=Joven	2/8
Edad=Pre-presbicia	1/8
Edad=Presbicia	1/8
Diagnostico=Miopía	3/12
Diagnostico=Hipermetropía	1/12
Astigmatismo=-	0/12
Astigmatismo=+	4/12> Mejor opción
Lágrima=Reducida	0/12
Lágrima=Normal	4/12> Mejor opción

• Regla parcialmente aprendida

• R1: Si Astigmatismo = + Entonces Lente = Rigida, con FR(R1, D) = 4/12

- Continuamos para excluir ejemplos cubiertos incorrectamente
 - Ejemplos cubiertos por R1, $D' = \{E_3, E_4, E_7, E_8, E_{11}, E_{12}, E_{15}, E_{16}, E_{19}, E_{20}, E_{23}, E_{24}\}$
 - Si $Astigmatismo = + \land$? Entonces Lente = Rigida
 - Alternativas para?

Edad=Joven	2/4	
Edad=Pre-presbicia	1/4	
Edad=Presbicia	1/4	
Diagnostico=Miopía	3/6	
Diagnostico=Hipermetropía	1/6	
Lágrima=Reducida	0/6	
Lágrima=Normal	4/6	> Mejor opción

• Regla parcialmente aprendida

• R2: Si $Astigmatismo = + \land Lagrima = Normal$ Entonces Lente = Rigida, con FR(R2, D') = 4/6

- Continuamos para seguir excluyendo ejemplos cubiertos incorrectamente
 - Ejemplos cubiertos por R2, $D'' = \{E_4, E_8, E_{12}, E_{16}, E_{20}, E_{24}\}$
 - Si $Astigmatismo = + \land Lagrima = Normal \land ?$ Entonces Lente = Rigida
 - Alternativas para?

```
Edad=Joven 2/2 --> Mejor opción
Edad=Pre-presbicia 1/2
Edad=Presbicia 1/2
Diagnostico=Miopía 3/3 --> Mejor opción
Diagnostico=Hipermetropía 1/3
```

- Regla finalmente aprendida (no cubre incorrectamente ningún ejemplo)
 - R: Si $Astigmatismo = + \land Lagrima = Normal \land Diagnostico = Miopia$ Entonces Lente = Rigida, con FR(R, D'') = 3/3

- Quedan un ejemplo con Lente = Rigida no cubierto por por R3
 - Comenzamos otra vez con "Si? Entonces Lente = Rigida", pero ahora con $D' = D \setminus \{E_4, E_{12}, E_{20}\}$
- Reglas finalmente aprendidas para Lente = Rigida:
 - R: Si $Astigmatismo = + \land Lagrima = Normal \land Diagnostico = Miopia$ Entonces Lente = Rigida
 - R': Si $Edad = Joven \land Astigmatismo = + \land Lagrima = Normal$ Entonces Lente = Rigida
 - ullet Nótese que cubren correctamente los 4 ejemplos de Lente=Rigida (y se solapan)
- Ahora se podría continuar para aprender reglas que clasifiquen:
 - Lente = Blanda
 - Lente = Ninguna

Aprendizaje de reglas por cobertura

- Algoritmo para aprender un conjunto de reglas (a partir de D)
 - Reglas para predecir situaciones en las que un Atributo dado toma un valor v
- Aprendizaje-por-Cobertura(D,Atributo,v)
 - 1. Hacer Reglas-aprendidas igual a vacío
 - 2. Hacer E igual a D
 - 3. Mientras E contenga ejemplos cuyo valor de Atributo es v, hacer:
 - 3.1 Crear una regla R sin condiciones y conclusión Atributo=v
 - 3.2 Mientras que haya en E ejemplos cubiertos por R incorrectamente o no queden atributos que usar, hacer:
 - 3.2.1 Elegir la <u>MEJOR</u> condición A=w para añadir a R, donde A es un atributo que no aparece en R y w es un valor de los posibles que puede tomar A
 - 3.2.2 Actualizar R añadiendo la condición A=w a R
 - 3.3 Incluir R en Reglas-aprendidas
 - 3.4 Actualizar E quitando los ejemplos cubiertos por R
 - 4. Devolver Reglas-Aprendidas

Control en el algoritmo de cobertura

Bucle externo:

- Añade reglas (en cada vuelta, la hipótesis se generaliza)
- Cada regla añadida cubre algunos ejemplos, y todos ellos correctamente
- Elimina en cada vuelta los ejemplos cubiertos por la regla añadida
- Y se añaden reglas mientras queden ejemplos sin cubrir

• Bucle interno:

- Añade condiciones a la regla (en cada vuelta, la regla se *especializa*)
- Cada nueva condición excluye algunos ejemplos cubiertos incorrectamente
- Y esto se hace mientras haya ejemplos que la regla cubre incorrectamente

• Cobertura frente a ID3

- Aprende una regla cada vez, ID3 lo hace simultáneamente
- ID3: elecciones de atributos
- Cobertura: elcciones de parejas atributo-valor

Algoritmo de cobertura (propiedades)

- Diferentes criterios para elegir la mejor condición en cada vuelta del bucle interno:
 - Se añade la condición que produzca la regla con mayor frecuencia relativa (como en el ejemplo)
 - Se añade la que produzca mayor ganancia de información:

$$p \cdot (log_2 \frac{p'}{t'} - log_2 \frac{p}{t})$$

donde p'/t' es la frecuencia relativa despu'es de añadir la condición y p/t es la frecuencia relativa antes de añadir la condición

- Las reglas aprendidas por el algoritmo de cobertura se ajustan perfectamente al conjunto de entrenamiento (peligro de sobreajuste)
 - Podado de las reglas *a posteriori*
 - Eliminar progresivamente condiciones hasta que no se produzca mejora
 - Criterio probabilístico para decidir la mejora

Insuficiencia expresiva de las reglas proposicionales

• Ejemplo:

- aprender el concepto "ser hija de" a partir de una base de datos de relaciones entre miembros de una familia, con ejemplos positivos y negativos del concepto
- Dificultad de ser expresado en el modelo proposicional de pares atributo-valor
- Expresión del ejemplo en lógica de primer orden (familia 1)
 - Ejemplos positivos y negativos de la relación que se quiere aprender

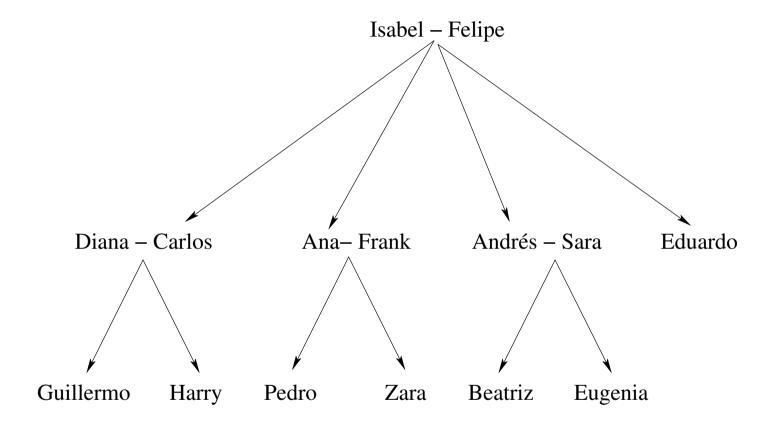
```
hija(maria,ana). no(hija(tomas,ana)). hija(eva,tomas). no(hija(eva,ana)). no(hija(eva,ignacio)).
```

• Conocimiento base

```
hombre(tomas). hombre(ignacio). mujer(ana). mujer(eva). mujer(maria). progenitor(ana, maria). progenitor(ana, tomas). progenitor(tomas, eva). progenitor(tomas, ignacio).
```

• Regla aprendida: hija(A, B) :- progenitor(B, A), mujer(A)

Ejemplo (familia 2)



Ejemplo (familia 2)

- Aprender la relación "ser abuelo de"
- Ejemplos positivos (los restantes, negativos, CWA):

```
abuelo(felipe,guillermo). abuelo(felipe,harry). abuelo(felipe,pedro). abuelo(felipe,zara). abuelo(felipe,beatriz). abuelo(felipe,eugenia).
```

• Conocimiento base:

```
padre(felipe,carlos). padre(felipe,ana). padre(felipe,andres).
padre(felipe,eduardo). padre(carlos,guillermo). padre(carlos,harry).
padre(mark,pedro). padre(mark,zara). padre(andres,beatriz). padre(andres,eugenia).
madre(isabel,carlos). madre(isabel,ana). madre(isabel,andres).
madre(isabel,eduardo). madre(diana,guillermo). madre(diana,harry).
madre(ana,pedro). madre(ana,zara). madre(sara,beatriz). madre(sara,eugenia).
progenitor(X,Y) :- padre(X,Y).
progenitor(X,Y) :- madre(X,Y).
```

• Regla aprendida: abuelo(A, B) :- padre(A, C), progenitor(C, B)

Programación Lógica Inductiva

• Datos:

- ullet Ejemplos positivos: E^\oplus
- Ejemplos negativos: E^{\ominus}
- Conocimiento base: T
- Lenguaje de hipótesis: L

• Condiciones:

- ullet $Necesidad\ a\ priori: (\exists e^{\oplus} \in E^{\oplus})[T
 ot\vdash e^{\oplus}]$
- Consistencia a priori: $(\forall e^\ominus \in E^\ominus)[T \not\vdash e^\ominus]$

• Objetivo:

- \bullet Encontrar un conjunto finito $H\subset L$ tal que se cumplan
 - ullet Sufficiencia a posteriori: $(\forall e^\oplus \in E^\oplus)[T \bigcup H \vdash e^\oplus]$
 - ullet Consistencia a posteriori: $(\forall e^\ominus \in E^\ominus)[T \bigcup H \not\vdash e^\ominus]$

Terminología en PLI

- Se aprenden relaciones (o predicados)
 - En lugar de pares atributo-valor
- Los *ejemplos* vienen dados por tuplas de constantes sobre los que la relación es cierta o falsa
 - En el ejemplo 1, (eva,tomas) es un *ejemplo positivo* de la relación abuelo y (tomas,ana) un *ejemplo negativo*
- Cobertura de un ejemplo mediante una regla:
 - \bullet Una regla cubre un ejemplo si el ejemplo satisface su cuerpo
 - En el ejemplo 1, la regla hija(A, B) :- progenitor(B, A), mujer(A) cubre el ejemplo (maria, ana) y no cubre el ejemplo (eva, ignacio)
 - Nótese que una regla *cubre correctamente* un ejemplo si y sólo si éste es positivo
- Objetivo:
 - Encontrar un conjunto de reglas PROLOG que cubra todos los ejemplos positivos y ninguno negativo

El algoritmo FOIL

- FOIL(Ejemplos, Conocimiento-base, Predicado-objetivo)
 - 1. Hacer Reglas-aprendidas igual a vacío
 - 2. Hacer E igual a Ejemplos
 - 3. Mientras E contenga ejemplos positivos, hacer:
 - 3.1 Crear una regla R sin cuerpo y con cabeza P(X1,...,Xn) (donde P es el Predicado-objetivo y n su aridad)
 - 3.2 Mientras que haya en E ejemplos negativos cubiertos por R, hacer:
 - 3.2.1 <u>GENERAR</u> todos los posibles literales que pueden ser añadidos al cuerpo de la regla R
 - 3.2.2 De todos ellos, sea L el MEJOR
 - 3.2.2 Actualizar R añadiendo el literal L al cuerpo de R
 - 3.3 Incluir R en Reglas-aprendidas
 - 3.4 Actualizar E quitando los ejemplos cubiertos por R
 - 4. Devolver Reglas-Aprendidas
- Debemos precisar GENERAR y MEJOR

Generación de nuevos literales en FOIL

- Literales tomados de los predicados del conocimiento base:
 - De la forma $Q(x_1, ..., x_n)$ donde Q es un predicado del conocimiento base y x_i son variables de la regla que se quiere extender o nuevas (al menos una de las variables ha de estar en la regla)
 - En el ejemplo 1, para ampliar la regla hija(A,B) :-

```
hombre(A), hombre(B), mujer(A), mujer(B),
progenitor(C, A), progenitor(A,C), progenitor(C, B), progenitor(B, C),
progenitor(A, A), progenitor(B, A), progenitor(A, B), progenitor(B, B)
```

- Literales de igualdad entre las variables que aparecen en la regla
- Negaciones de los anteriores

Elección del mejor literal

- El criterio más usado:
 - Dada una regla R y un literal L medimos la mejora producida en la cobertura al añadir un nuevo literal L a R para obtener una nueva regla R'
 - Se elige el que produzca mayor ganancia de información:

$$t \cdot (log_2 \frac{p'}{p' + n'} - log_2 \frac{p}{p + n})$$

donde R cubre p ejemplos positivos y n negativos, R' cubre p' ejemplos positivos y n' negativos y t es el número de ejemplos positivos cubiertos por R que siguen cubriéndose en R'

- Otros criterios posibles
 - Frecuencia relativa
 - Contenido de información

Literales que introducen nuevas variables

- Ejemplos cubiertos en familia 1 por la regla hija(A,B) :-
 - Positivos: (maria, ana) y (eva, tomas)
 - Negativos: (tomas, ana), (eva, ana) y (eva, ignacio)
- Ejemplos (extendidos) cubiertos por la regla hija(A,B):progenitor(B,C)
 - Pos.: (maria, ana, maria), (maria, ana, tomas), (eva, tomas, eva) y (eva, tomas, ignacio)
 - Neg.: (tomas, ana, maria), (tomas, ana, tomas), (eva, ana, maria) y (eva, ana, tomas)
- Al introducir nuevas variables:
 - Las tuplas se extienden con las nuevas ligaduras
 - Por tanto, el número de ejemplos cubiertos puede aumentar (tanto positivos como negativos)
 - Precisión del valor t en la fórmula de ganancia de información: un ejemplo positivo se considera que sigue cubierto al extender la regla si existe alguna extensión del ejemplo que queda cubierto por la regla (t=2 en el caso anterior)

Ejemplo familia 1 en FOIL

• Parámetros:

• Ejemplos y conocimiento base, dados anteriormente

• Sesión:

```
?- foil(hija/2).
Uncovered positives:
[hija(maria, ana), hija(eva, tomas)]
Adding a clause ...
Specializing current clause:
hija(A, B).
Covered negatives:
[hija(tomas, ana), hija(eva, ana), hija(eva, ignacio)]
Covered positives:
[hija(maria, ana), hija(eva, tomas)]
```

Ejemplo familia 1 en FOIL

• Sesión (continuación):

```
Ganancia: 0.000 Cláusula: hija(A, B):-hombre(A)
Ganancia: 0.322 Cláusula: hija(A, B):-hombre(B)
Ganancia: 0.644 Cláusula: hija(A, B):-mujer(A)
Ganancia: -0.263 Cláusula: hija(A, B):-mujer(B)
Ganancia: 0.000 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(C, A)
Ganancia: 0.000 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(A, C)
Ganancia: 0.322 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(C, B)
Ganancia: 0.644 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(B, C)
Ganancia: 0.000 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(A, A)
Ganancia: 1.474 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(B, A)
Ganancia: 0.000 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(A, B)
Ganancia: 0.000 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(B, B)
Specializing current clause:
hija(A, B) :- progenitor(B, A).
Covered negatives:
[hija(tomas, ana)]
Covered positives:
[hija(maria, ana), hija(eva, tomas)]
```

Ejemplo familia 1 en FOIL

• Sesión (continuación):

```
Ganancia: 0.000 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(B, A), hombre(A)
Ganancia: 0.585 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(B, A), hombre(B)
Ganancia: 1.170 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(B, A), mujer(A)
Ganancia: -0.415 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(B, A), mujer(B)
Ganancia: 0.000 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(B, A), progenitor(C, A)
Ganancia: 0.000 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(B, A), progenitor(A, C)
Ganancia: 0.585 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(B, A), progenitor(C, B)
Ganancia: 0.000 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(B, A), progenitor(B, C)
Ganancia: 0.000 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(B, A), progenitor(A, A)
Ganancia: 0.000 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(B, A), progenitor(B, A)
Ganancia: 0.000 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(B, A), progenitor(A, B)
Ganancia: 0.000 Cláusula: hija(A, B):-progenitor(B, A), progenitor(B, B)
Clause found:
hija(A, B) :- progenitor(B, A), mujer(A).
Found definition:
hija(A, B) :- progenitor(B, A), mujer(A).
```

Ejemplo familia 2 en FOIL

• Parámetros:

• Ejemplos y conocimiento base, dados anteriormente

• Sesión:

```
?- foil(abuelo/2).
Uncovered positives:
[abuelo(felipe, guillermo), abuelo(felipe, harry), abuelo(felipe, pedro),
   abuelo(felipe, zara), abuelo(felipe, beatriz), abuelo(felipe, eugenia)]
Adding a clause ...
Specializing current clause:
abuelo(A, B).
Covered negatives:
[abuelo(ana, ana), abuelo(ana, andres), ...]
Covered positives:
[abuelo(felipe, guillermo), abuelo(felipe, harry), abuelo(felipe, pedro),
   abuelo(felipe, zara), abuelo(felipe, beatriz), abuelo(felipe, eugenia)]
```

Ejemplo familia 2 en FOIL

• Sesión (continuación):

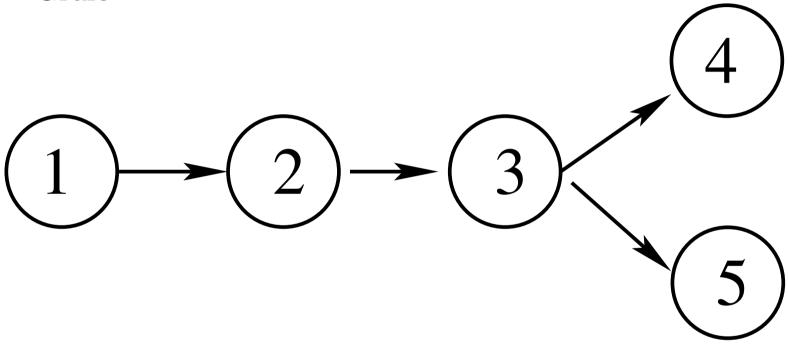
```
Ganancia: 0.000 Cláusula: abuelo(A, B):-padre(C, A)
Ganancia: 15.510 Cláusula: abuelo(A, B):-padre(A, C)
Ganancia: 3.510 Cláusula: abuelo(A, B):-padre(C, B)
. . . . .
Ganancia: 0.000 Cláusula: abuelo(A, B):-madre(B, B)
Ganancia: 0.000 Cláusula: abuelo(A, B):-progenitor(C, A)
Ganancia: 9.510 Cláusula: abuelo(A, B):-progenitor(A, C)
Ganancia: 3.510 Cláusula: abuelo(A, B):-progenitor(C, B)
Ganancia: 0.000 Cláusula: abuelo(A, B):-progenitor(B, C)
Ganancia: 0.000 Cláusula: abuelo(A, B):-progenitor(A, A)
Ganancia: 0.000 Cláusula: abuelo(A, B):-progenitor(B, A)
Ganancia: 0.000 Cláusula: abuelo(A, B):-progenitor(A, B)
Ganancia: 0.000 Cláusula: abuelo(A, B):-progenitor(B, B)
Specializing current clause:
abuelo(A, B) :-padre(A, C).
Covered negatives:
 [abuelo(andres, ana), abuelo(andres, andres), ...]
Covered positives:
 [abuelo(felipe, guillermo), abuelo(felipe, harry), abuelo(felipe, pedro),
 abuelo(felipe, zara), abuelo(felipe, beatriz), abuelo(felipe, eugenia)]
```

Ejemplo familia 2 en FOIL

• Sesión (continuación):

```
0.000 Cláusula: abuelo(A, B):-padre(A, C), padre(D, A)
Ganancia:
. . . . .
Ganancia:
           0.000 Cláusula: abuelo(A, B):-padre(A, C), padre(C, C)
          0.000 Cláusula: abuelo(A, B):-padre(A, C), madre(D, A)
Ganancia:
. . . . .
Ganancia: 0.000 Cláusula: abuelo(A, B):-padre(A, C), madre(C, C)
           0.000 Cláusula: abuelo(A, B):-padre(A, C), abuelo(C, A)
Ganancia:
. . . .
Ganancia: 0.000 Cláusula: abuelo(A, B):-padre(A, C), abuelo(C, C)
Ganancia: 0.000 Cláusula: abuelo(A, B):-padre(A, C), progenitor(D, A)
Ganancia: 15.863 Cláusula: abuelo(A, B):-padre(A, C), progenitor(C, B)
Clause found:
 abuelo(A, B) :- padre(A, C), progenitor(C, B).
Found definition:
 abuelo(A, B) :-padre(A, C), progenitor(C, B).
```

• Grafo



• Parámetros

• Ejemplos

```
enlace(1,2). enlace(2,3). enlace(3,4). enlace(3,5). camino(1,2). camino(1,3). camino(1,4). camino(1,5). camino(2,3). camino(2,4). camino(2,5). camino(3,4). camino(3,5).
```

• Sesión:

• Sesión (continuación):

```
Clause found: camino(A,B) :- enlace(A,B).

Uncovered positives: [(1,3),(1,4),(1,5),(2,4),(2,5)]

Adding a clause ...

Specializing current clause: camino(A,B).

Covered negatives: [(1,1),(2,1),(2,2),(3,1),(3,2),(3,3),(4,1),(4,2),(4,3),(4,4),(4,5),(5,1),(5,2),(5,3),(5,4),(5,5)]

Covered positives: [(1,3),(1,4),(1,5),(2,4),(2,5)]

Ganancia: -2.034 Cláusula: camino(A,B):-enlace(C,A)

Ganancia: 2.925 Cláusula: camino(A,B):-enlace(A,C)

Ganancia: 1.962 Cláusula: camino(A,B):-enlace(C,B)

Ganancia: -1.017 Cláusula: camino(A,B):-enlace(B,C)

Ganancia: 0.000 Cláusula: camino(A,B):-enlace(B,A)

Ganancia: 0.000 Cláusula: camino(A,B):-enlace(B,A)

Ganancia: 0.000 Cláusula: camino(A,B):-enlace(A,B)

Ganancia: 0.000 Cláusula: camino(A,B):-enlace(B,B)
```

• Sesión (continuación):

```
Specializing current clause: camino(A,B) := enlace(A,C).
Covered negatives: [(1,1),(2,1),(2,2),(3,1),(3,2),(3,3)]
Covered positives: [(1,3),(1,4),(1,5),(2,4),(2,5)]
Ganancia: 7.427 Cláusula: camino(A,B):-enlace(A,C),camino(C,B)
Ganancia: -1.673 Cláusula: camino(A,B):-enlace(A,C),enlace(D,A)
Ganancia: -2.573 Cláusula: camino(A,B):-enlace(A,C),enlace(A,D)
Ganancia: 2.427 Cláusula: camino(A,B):-enlace(A,C),enlace(D,B)
Ganancia: -1.215 Cláusula: camino(A,B):-enlace(A,C),enlace(B,D)
Ganancia: 3.539 Cláusula: camino(A,B):-enlace(A,C),enlace(C,D)
Ganancia: 4.456 Cláusula: camino(A,B):-enlace(A,C),enlace(C,B)
Clause found: camino(A,B) :- enlace(A,C), camino(C,B).
Found definition:
camino(A,B) := enlace(A,C), camino(C,B).
camino(A,B) := enlace(A,B).
```

Bibliografía

- Witten, I.H. y Frank, E. *Data mining* (Morgan Kaufmann Publishers, 2000)
 - Cap. 3: "Output: Knowledge representation"
 - Cap. 4: "Algorithms: The basic methods"
- Mitchell, T.M. Machine Learning (McGraw-Hill, 1997)
 - Cap. 10: "Learning Sets of Rules"
- Russell, S. y Norvig, P. *Inteligencia artificial (Un enfoque moderno)* (Prentice–Hall Hispanoamericana, 1996)
 - Cap. 21: "Aprendiendo conocimiento"