Inteligencia Artificial Razonamiento Basado en Casos Prof. Dra. Silvia Schiaffino Inteligencia Artificial 2007 Prof. Dra. Silvia Schiaffino Agenda Concepto Ciclo Representación de casos: Partes Indexación de casos Recuperación de casos Comparación de casos Comparación de casos

CBR: Concepto

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

- CBR es razonamiento en base a la experiencia: usa ejemplos previos como punto de partida para el razonamiento
- CBR resuelve nuevos problemas recuperando y adaptando soluciones de problemas previos
- Interpretación/clasificación: a través de CBR es posible entender nuevas situaciones comparándolas y contrastándolas con situaciones similares dadas en el pasado

Inteligencia Artificial 2007

· Adaptación de casos

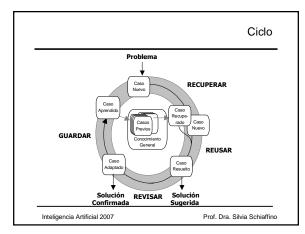
Aplicaciones y Herramientas
Inteligencia Artificial 2007

Cuándo debe usarse CBR

- Existen grandes volúmenes de datos históricos
- Los expertos hablan del dominio dando ejemplos
- La experiencia es tan valiosa como el conocimiento contenido en un libro
- Los problemas no se comprenden totalmente (modelos débiles, poco conocimiento del dominio disponible)
- Hay muchas excepciones a las reglas
- Hay necesidad de construir una memoria corporativa y transferir conocimiento experto entre el personal

Inteligencia Artificial 2007

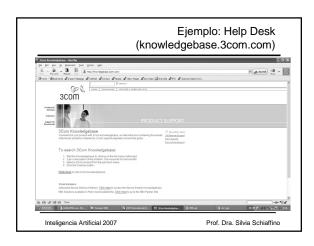
Prof. Dra. Silvia Schiaffino

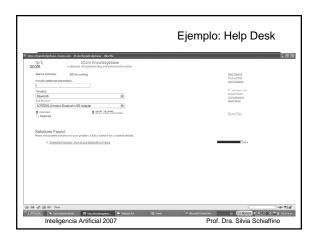


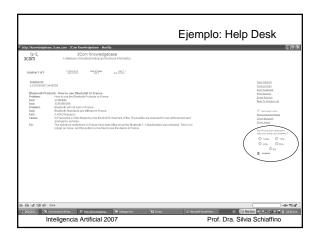
Ejemplos

- Clasificación: "Los problemas de oído de este paciente son como los casos prototípicos de otitis media"
- Compilar soluciones: "Los síntomas de corazón del paciente N pueden explicarse de la misma manera que los del paciente D"
- Establecer valores: "Mi casa es como la que se vendió en la cuadra anterior a 65.000 dólares, pero tiene mejor vista"
- Justificar con precedentes: "Este caso de Missouri debería resolverse como Roe vs. Wade donde la corte sostuvo que"
- Evaluar opciones: "Si atacamos las instalaciones de misiles de Rusia, sería igual que Pearl Harbor"

Inteligencia Artificial 2007

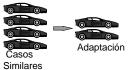






El procesamiento tiene 3 etapas... Situación Actual Recuperar casos similares de la biblioteca o base de conocimiento Adaptar





Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Aplicación con CBR

Pasos:

- Representación de casos
- Almacenamiento de casos
- Indexación de casos
- Recuperación de casos
- Evaluación y Comparación
- Adaptación de casos



Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Casos

 Un caso es una pieza contextualizada de conocimiento representando una experiencia

> Descripción del Problema
>
> Descripción
> de la Solución

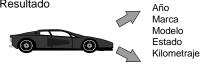
- Los casos de entrada describen un problema específico
- Los casos almacenados describen situaciones previas con su solución y resultado

Inteligencia Artificial 2007

_				
_				
_				
_				
_				
_				
_				
_				

Partes de un caso

- Partes de un caso:
 - Información de indexado
 - Descripción del problema
 - Solución (puede incluir una justificación)
 - Resultado

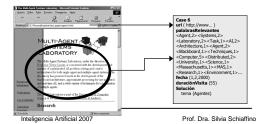


Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Ejemplo 1: Agentes Inteligentes

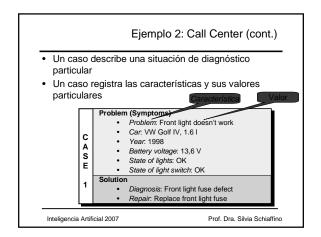
• Por ejemplo, un caso puede describir una experiencia particular de lectura de una página en la Web coleccionada por un agente en base a observación

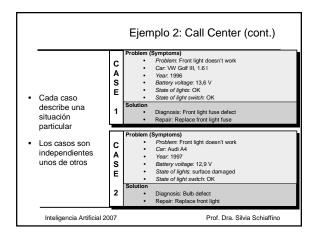


Ejemplo 2: Call Center

- Diagnóstico técnico de fallas de autos:
 - Síntomas observados (ej. Motor no arranca) y valores medidos (ej. Voltaje de la batería = 6.3V)
 - Objetivo: encontrar causa de la falla (ej. Batería descargada) y estrategia de reparación (ej. Cambiar la batería)
- · Diagnóstico basado en casos:
 - Un caso describe un diagnóstico y tiene las sig. partes:
 - Descripción de síntomas
 - Descripción de la falla y causas
 - Descripción de la estrategia de reparación
 - Almacenar los casos en una base de casos
 - Encontrar un caso similar al problema actual y reusar la estrategia de

Inteligencia Artificial 2007





Representaciones de casos Texto libre: CBR textual Lista de preguntas y respuestas: CBR conversacional Representación tipo base de datos: CBR estructural Videos Gráficos Inteligencia Artificial 2007 Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Representación estructurada

- Se utilizan muchas representaciones de casos diferentes:
 - Dependiente de los requerimientos del dominio y de la tarea
 - Estructura de los casos ya disponibles
- Lista plana de pares atributo-valor
 - A menudo la estructura de caso simple es suficiente para resolver el problema
 - Fácil de almacenar y recuperar en un sistema de CBR
- Representaciones orientadas a objetos
 - Caso: colección de obietos
 - Necesaria para objetos complejos y estructurados
- Para tareas especiales:
- Representaciones de grafos → caso: conjunto de nodos y arcos
- Planes → caso: conjunto parcialmente ordenado de acciones
 Lógica de predicados → caso: cnnjunto de fórmulas atómicas

Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Recuperación de casos

- El mecanismo de recuperación debe permitir recuperar un caso aunque no exista una combinación perfecta en base a similitud
 - Indexación
 - Organización de la Base de Casos

Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

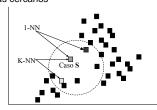
Recuperación de casos

- Problemas:
 - Los valores de las características de un caso nuevo pueden no ser exactamente iguales que las de los casos pasados
 - Usando métricas de similitud, no todas las características tienen la misma importancia

Inteligencia Artificial 2007

Recuperación de casos

- 1-NN asigna la solución del caso más cercano
- K-NN asigna la solución mayoritaria en los K casos más cercanos



Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Recuperación de casos

- Se definen funciones de similitud para comparar cada tipo de característica
- Se definen pesos de acuerdo a la importancia de cada característica
- Se selecciona el caso más similar de acuerdo a la fórmula:

$$Distancia(C^{R},C^{N}) = \frac{\sum_{i=1,n} (w_{i} \cdot sim_{i}(C^{R}_{i},C^{N}_{i}))}{\sum_{i=1,n} w_{i}}$$

Donde n es el número de características en cada caso, y ${\bf Sim}_{\bf i}$ es una función de similitud para el atrbuto i en los casos C^N y C^R .

Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Comparación por Jerarquía de abstracción

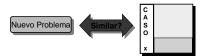


Inteligencia Artificial 2007

Comparación por distancia cualitativa o cuantitativa [70...] edad avanzada [45..69] mediana edad [20..44] joven adulto [altamente motivados, moderadamente motivados, no motivados] Inteligencia Artificial 2007 Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Ejemplo 2: Call Center (cont.) Se tiene un nuevo problema para resolver No todos los valores de las características son conocidos El nuevo problema es un caso sin la parte "solución" Atributo Valor Problem (Symptom): Problem: Break light doesn't work Car. Audi 80 Year. 1989 Battery voltage: 12.6 V State of light: OK Inteligencia Artificial 2007 Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Ejemplo 2: Call Center (cont.)



- · Cuándo dos casos son similares?
- · Cómo armo un ranking de casos según similitud?
- La similitud de cada atributo o característica depende de su valor
- Las características pueden tener diferente importancia

Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Ejemplo 2: Call Center (cont.)

- Asignar similitud a valores de los atributos.
- Expresar el grado de similitud con número entre 0 y 1
- Eejmplos:
 - Atributo: Problema

Front light doesn't work

Front light doesn't work

O.4

Engine doesn't start

Front light doesn't work
 Atributo: Battery voltage (similitud depende de la diferencia)

$$12.6 \text{ V} \xrightarrow{0.9} 13.6 \text{ V}$$

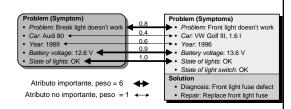
$$12.6 \text{ V} \xrightarrow{0.1} 6.7 \text{ V}$$

- Ponderación o Importancia de los atributos
 - Alta importancia: Problem, Battery voltage, State of light, \dots
 - Baja Importancia: Car, Year, ...

Inteligencia Artificial 2007

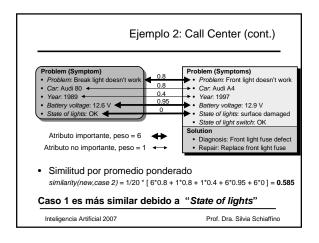
Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Ejemplo 2: Call Center (cont.)



 Función de similitud por promedio ponderado similarity(new,case 1) = 1/20 * [6*0.8 + 1*0.4 + 1*0.6 + 6*0.9 + 6* 1.0] = 0.86

Inteligencia Artificial 2007



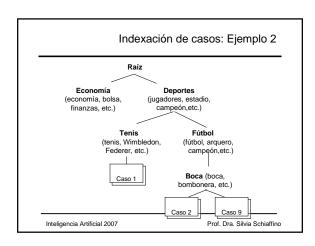
Indexación de casos

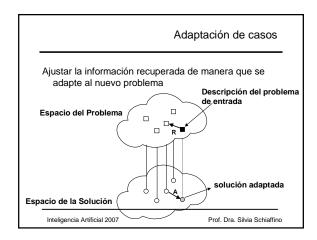
- Indexar un caso consiste en identificar una o más características para emplear como índices durante la recuperación
- Buenos índices deben ser:
 - predictivos
 - lo suficientemente abstractos para soportar nuevos usos de la base de casos
 - lo suficientemente concretos para poder ser reconocidos en el futuro

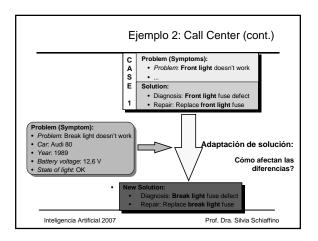
Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Indexación de casos: Ejemplo 1 Patient Ref #: 1024 Patient Name: John Doe características no indexadas Address: 12 Elm Street Next of Kin: Jane Doe No predictivos, no puede usarse para recuperación, proveen información de contacto para Age: 53 Sex: Male Weight: 225 lbs características indexadas Height: 5' 11" Predictivas y usadas para Blood Type: A neg. recuperación Inteligencia Artificial 2007 Prof. Dra. Silvia Schiaffino







Adaptación de casos

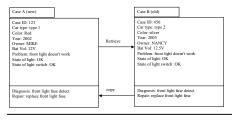
- Sin modificación de la solución, se copia directamente
- Adaptación manual/interactiva realizada por el usuario
- Adaptación automática de la solución
 - Analogía transformacional: transformación de la solución
 - Reglas u operadores para ajustar la solución según diferencias en los problemas
 - Se requiere conocimiento sobre el impacto de las diferencias
 - Adaptación composicional: se combinan varios casos para armar la solución

Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Adaptación de casos

Reinstanciación: copiar y usar directamente la solución del caso recuperado



Inteligencia Artificial 2007

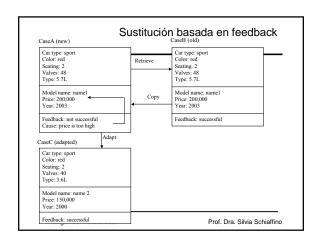
Prof. Dra. Silvia Schiaffino

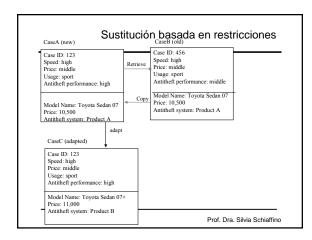
Adaptación de casos

Sustitución: se reemplazan algunas partes de la vieja solución que son no válidas, tienen conflictos o contradicen los requrimientos del nuevo problema

- (i) sustitución basada en restricciones
- (ii) sustitución basada en feedback

Inteligencia Artificial 2007

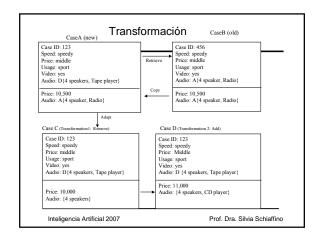




Transformación - Se refiere a generalización, modificación de valor, cambio de restricciones (borrar/agregar), reestructuración, especialización - No es posible realizar sustitución

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Inteligencia Artificial 2007



Revisión de la solución

- Fase de revisión
 - No hay fase de revisión
 - Verificación de la solución por simulación computacional
 - Verificación/Evaluación de la solución en el mundo real
- Criterios de revisión
 - Correctitud o calidad de la solución
 - Otras, por ej. Preferencias del usuario

Inteligencia Artificial 2007

Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Si el diagnótico fue correcto, almaceno el caso en la base de casos Problem (Symptoms): Problem: Break light doesn't work C Car. Audi 80 A Year. 1989 S Battery voltage: 12.6 V E State of lights: OK State of light switch: OK Solution: Plagnosis: break light fuse defect Repair: replace break light fuse

15

Retención de casos

- Los nuevos casos se almacenan en la memoria para ser utilizados en el futuro
- · Problemas:
 - ➤ Crecimiento incontrolable
 - > Degradación de la performance del sistema
 - > Incremento en el costo de acceso
- · Soluciones:
 - > Seleccionar los casos a ser almacenados

 - Eliminar casosMejorar la indexación

Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Mantenimiento de la base de casos

· Mantenimiento cualitativo

- Correctitud (ej. En clasificación, grado de casos correctamente clasificados)
- Consistencia (sin casos redundantes; casos conflicitivos; casos erróneos; casos muertos)
- Completitud (contiene todos los casos esenciales para generar soluciones a los posibles casos de entrada)



Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Mantenimiento de la base de casos

· Mantenimiento cuantitativo

- Control del tamaño de la base de casos (trade-off entre tamaño y competencia)
- Revisar la estructura de indexado (cambio de conocimiento de dominio)
- Detección de casos irrelevantes
- Eliminar ruido o datos faltantes
- Recolectar feedback y comentarios de los usuarios



1	6
- 1	

Mantenimiento de la base de casos

- Aprendizaje de pesos de los atributos
- Eliminación de atributos redundantes
- Actualización de los índices
- · Clustering de casos basado en similitud
- Selección de casos representativos de cada cluster
- Eliminación de casos redundantes/no representativos

Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

CBR: Ventajas y Desventajas

Ventajas

- Se proponen soluciones rápidamente
 - Se evita empezar desde cero
- No se necesita conocer completamente el dominio
- Casos son útiles para conceptos mal definidos
- Se resaltan las características importantes

Desventajas

- Los casos viejos pueden ser pobres
- La librería puede presentar un desvío
- Los casos más apropiados pueden no ser recuperados
- Puede necesitar conocimiento para realizar la adaptación

Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

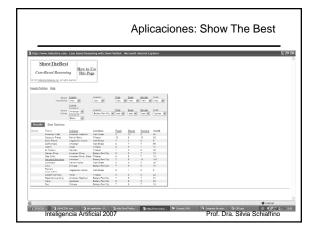
Aplicaciones: E-commerce

- En un contexto de ventas, se debe satisfacer una demanda.
 - Usando CBR, almacenar casos de la forma (demanda, producto) en una base de casos y buscar demandas similares en la base cuando aparece una nueva demanda
- Clasificación de clientes (segmentación del mercado)
- Búsqueda de proveedores de un determinado producto

Inteligencia Artificial 2007

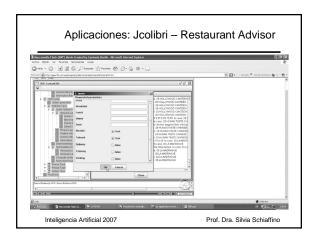
•			
•			
•			
•			
•			
•			
•			
•			
•			

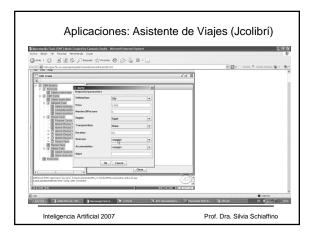
Aplicaciones: Cocina Caso101 Nueva Situación es-un: plato-principal agentes: comensales: es-un: plato-principal agentes: comensales: anfitrión: hugo invitados: grupo de trabajo anfitrión: hugo invitados: familia descriptores: cocina: vegetariana ingredientes: tomates servicio: buffet descriptores: cocina: vegetariana ingredientes: tomates servicio: familiar obietos: obietos: plato-principal: tarta tomate plato-principal: acompañamientos: plato-veg: ensalada verde plato-energ: pasta acompañamientos: plato-veg: ensalada verde plato-energ: -Inteligencia Artificial 2007 Prof. Dra. Silvia Schiaffino



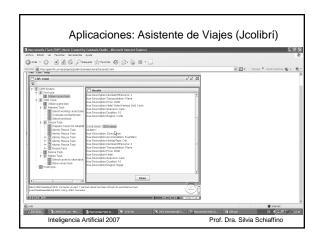












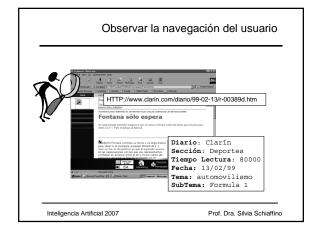
Ejemplo de uso de la técnica en agentes

News Agent

Inteligencia Artificial 2007 Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Generar un diario personalizado de acuerdo a las características e intereses particulares de un usuario Inteligencia Artificial 2007 Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Funcionalidad Observar la navegación de un usuario Analizar la información obtenida Registrar las preferencias a partir de dicha información Generar un diario personalizado en base a las preferencias observadas y las ingresadas explícitamente por el usuario Inteligencia Artificial 2007 Prof. Dra. Silvia Schiaffino



Determinación del tema de una página

• Clasificación de temas por categoría

Sección: Deportes
Temas: Basquet, Voley, Fútbol, Polo, Tenis,Automovilismo, ...

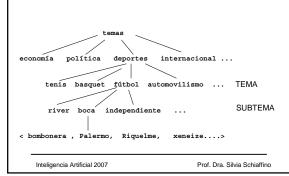
• Conjunto de palabras por temas

Tema: Fútbol
Palabras: pelota, arquero, gol, jugador, árbitro ...
Subtema: Boca
Palabras: bombonera, xeneize, Palermo, Riquelme, ...

Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Determinación del tema de una página



Procedimiento

- Recuperar las palabras de la nota
- Calcular el porcentaje de coincidencia con cada conjunto de palabras que definen un tema (acotado por categoría)



- Retornar el nombre del tema que corresponde al conjunto con mayor porcentaje
- Si este porcentaje supera un umbral, se le asigna a la nota el tema retornado

Inteligencia Artificial 2007

Generación del diario personalizado

- •Armar el perfil del usuario (general, específico)
- Buscar en los diarios del día las noticias que se corresponden con el perfil
- Mostrar el diario personalizado



Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Problema

- La clasificación de temas no es lo suficientemente específica
- Los temas contenidos en un diario son altamente dinámicos



Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Solución propuesta

Definir los temas de las noticias por "extensión"



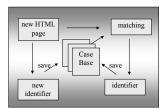


Recuperación de las palabras relevantes del texto de la nota (sustantivos)

Inteligencia Artificial 2007

Uso de CBR

Análisis y clasificación de información de páginas de Internet en el dominio de los diarios digitales



Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Representación de casos

Definir los descriptores explícitos para modelar el problema actual y alcanzar el objetivo:

- Análisis y clasificación de información de páginas de Internet en el dominio de diarios digitales
- Determinar el tema específico de una página



Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Representación de casos

Nota correspondiente al Caso100

Una página de Internet perteneciente a la sección de deportes del sitio del diario La Nación que trata sobre los resultados de la carrera de automovilismo de la categoría de Fórmula Uno. Habla de las grandes diferencias que mantiene el equipo McLaren con respecto a los otros competidores. De las marcas obtenidas los integrantes de este equipo; Mika Hakkinen y David Coulthard , resaltando su liderazgo en el campeonato. También menciona otros competidores como Michael Schumacher e Irvine.

Inteligencia Artificial 2007

Pre-procesamiento

- Identificar dentro de la página Web (ej. en código HTML) cual es la sección que corresponde a la noticia
- Utilización de parser



Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Pre-procesamiento: Stop words

- Se eliminan palabras no informativas de las noticias
- Existen listas de *stop words* para diferentes idiomas

Un, una, unas, unos, uno, sobre, todo, también, tras otro, algún,alguno, alguna, algunos, algunas, ser, es, soy, eres, somos, sois, estoy, esta, estamos, estais, estan, como, en, para,

Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Representación de casos: Ejemplo

Problema:

Analizar y clasificar información de páginas de Internet aplicado al dominio de diarios digitales

Objetivo: Situación:

determinar el tema

diario (La Nación) sección (Deportes) tema (automovilismo) temaMasEspecífico(Fórmula Uno)

Inteligencia Artificial 2007

Ejemplo (cont.)



CantidadTotalPalabras (450)

CantidadPRs (101)

Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Ejemplo (cont.)

Solución:

temaPuntual (CPR1)

Evaluación:

éxito (si)

Feedback:

aceptada (si) reponderaciónPRs (min,+1) reponderaciónPRs (may,+2)



Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Comparación de casos

Nueva Situación

Una página de Internet perteneciente a la sección de deportes del sitio del diario Clarín dice: ... Nuevo triunfo de los McLaren, dado por Hakkinen. Ya es el gran

... Nuevo triunfo de los McLaren, dado por Hakkinen. Ya es el gran candidato para salir campeón mundial de la Fórmula Uno. Le saco más diferencia a su compañero de equipo Coulthard. Hakkinen ganó de punta a punta. Apenas sufrió un toque en los neumáticos de protección a la salida de una curva. No tiene rivales fuertes a la hora de pelear por su objetivo. Michael Schumacher es el único con la posibilidad de plantear el duelo. Seguramente habrá otros nombres, como el de Irvine. Wurz apenas pudo espiar al finlandés. La dupla Hakkinen-McLaren ya esta ensayando la sentencia final...

Inteligencia Artificial 2007

Caso 100 diario (La Nación) sección (deportes) temalautomovilismo) temaMasEspecífico(FormulaUno) RemaMasEspecífico(FormulaUno) RemaMasEspecífico (FormulaUno) Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Correspondencia dimensional Caso 100 Nueva situación palabrasRelevantes (<Formula,2><Uno,2> <Hakkinen,2><McLaren,4> <finlandés,2><carrera,2> (<Formula,1><Uno,1> <Hakkinen,6><McLaren,4> <finlandés,2><carrera,2> <campeonato,3><piloto,3>< <Ferrari,1><circuito,1> <campeonato,2><piloto,1> <Ferrari,2><circuito,1> <equipo,2><Mika,1> <David,1><Coulthard,1> <Mika,2><Coulthard,2> <vueltas,2><Michael,1> <Wurz,1><automovilismo,2> <puntero,1><lrvine,1> <marca,1><promedio,1> <vueltas,2><Michael,1> <Schumacher,1><Irvine,1> <neumáticos.2> <gomas,2>) <Schumacher,1>) CantidadTotalPalabras (450) CantidadPRs (101) CantidadTotalPalabras(400) CantidadPRs (110) Inteligencia Artificial 2007 Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Importancia Regla Diario nula muy alta mismo valor o misma región cualitativa Tema Tema más específico Palabras relevantes muy alta muy alta mismo valor mismo valor alta valor umbral Cantidad total de palabras misma región cuantitativa baja Cantidad de PRs baja misma región cuantitativa Inteligencia Artificial 2007 Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Importancia de las dimensiones

Similitud dimensional

- Similitud de las secciones
- Similitud de temas y temas más específicos
- Similitud de cantidades totales de palabras y de cantidades de palabras relevantes
- Similitud de palabras relevantes



Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Similitud de palabras relevantes

- Correspondencia entre las palabras del par considerado
- Correspondencia por la cantidad de ocurrencia de cada palabra en la nota correspondiente



 $Similitud_i(<\!pal1,oc1\!>;<\!pal2,oc2\!>)$

Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Similitud de palabras

• Misma palabra

Fórmula ← Fórmula

1

Sinónimos

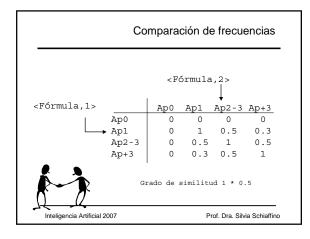


goma

→ neumáticos

0.8

Inteligencia Artificial 2007



Ponderación de palabras

 \sum Similitud_i(<pal1,oc1>;<pal2,oc2>)* ponderación _i > Umbral _{1≤ i} ≤cantidad de PRs

- Mayúsculas 0.8
- Minúsculas 0.6



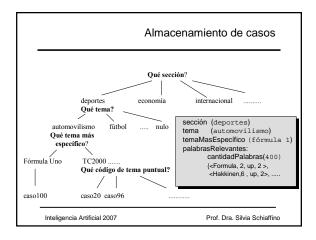
Inteligencia Artificial 2007

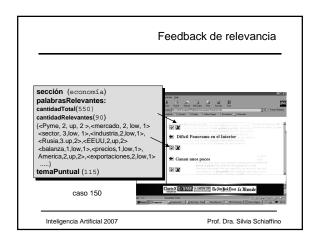
Inteligencia Artificial 2007

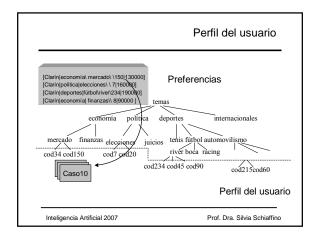
Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Función de similitud \[\sum_{i} \left(\text{descriptor}_{i1}; \text{ descriptor}_{i2} \right) * wi > \text{Umbral} \] Sim_{i} \left(\text{descriptor}_{i1}; \text{ descriptor}_{i2} \right) * wi > \text{Umbral} \] Sim_{i} \left(\text{descriptor}_{i1}; \text{ descriptor}_{i2} \right) * wi > \text{Umbral} \] W_i es la importancia de la dimensión i sim1 \left(\text{ diario}(\text{La Nación}); \text{ diario}(\text{Clarin})) * \text{ (nula)} \\ + \sim2 \left(\text{ sección}(\text{Deportes}); \text{ sección}(\text{Deportes})) * \text{ (muy alta)} \\ + \sim3 \left(\text{ temaMEsp(FormulaUno)}) * \text{ (muy alta)} \\ + \sim4 \left(\text{ temaMEsp(FormulaUno)}) * \text{ (muy alta)} \\ + \sim5 \left(\text{ cantidadTotalPalabras(450)}; \text{ cantidadTotalPalabras(400)}) * \text{ (baja)} \\ + \sim7 \left(\text{ cantidadPRs} \left(101); \text{ cantidadPRs} \left(101)) * \text{ (baja)} \\ Inteligencia Artificial 2007 \text{ Prof. Dra. Silvia Schiaffino}







Publicaciones sobre NewsAgent

- "Intelligent Agents Generating Personal Newspapers"
 D. Cordero, P. Roldán, S. Schiaffino, A. Amandi In Proceedings ICEIS '99 - International Conference on Enterprise Information Systems - Setúbal, Portugal -March 1999 - pp. 195 - 202
- "Interface Agents Personalizing Web-based Tasks" D. Godoy, S. Schiaffino, A. Amandi Special Issue
 on Intelligent Agents and Data Mining for Cognitive
 Systems, Cognitive Systems Research Journal, Vol.
 5 pp. 207 222 Elsevier (2004)

Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Herramientas

LPA CBR Toolkit

http://www.lpa.co.uk/cbr.htm

ReCall

http://www.alice-soft.com/html/prod_recall.htm

Inducelt

http://www.inductive.com/softcase.htm#FAQ

CASPIAN

http://www.aber.ac.uk/compsci/Research/mbsg/cbrprojects/getting_caspian.shtml

Inteligencia Artificial 2007

Bibliografía - Leake, David B. 1996.Case-Based Reasoning: Expriences, Lessons, & Future Directions. Menlo Park, California: AAAI Press. - Kolodner, Janet L. 1993. Case-Based Reasoning.San Francisco, California: Morgan Kaufmann. - Aamodt, A., and Plaza, E. 1994. Case-Based Reasoning: Foundational Issues, Methodological Variations, and System Approaches. AI Communications 7(1):39-52. - Ejemplos tomados de: Prof. Dr. Michael M. Richter and Dr. Ralph Bergmann, Universität Kaiserslautern		
Bibliografía Bibliografía Bicries, Case-Based Reasoning: Bibliografía Bicries, Case-Based Reasoning: Bibliografía Bicries, Case-Based Reasoning: Bibliografía Bibliografía Bibliografía Bicriences, Lessons, & Future Directions. Menlork, California: AAAI Press. Bibliografía Case-Based Reasoning: Bibliografía Bibliografía		Herramientas
Bibliografía		
Bibliografía	op.inria.fr/aid/software.html	
Bibliografía - Leake, David B. 1996. Case-Based Reasoning: Expriences, Lessons, & Future Directions. Menlo Park, California: AAAI Press Kolodner, Janet L. 1993. Case-Based Reasoning: San Francisco, California: Morgan Kaufmann Aamodt, A., and Plaza, E. 1994. Case-Based Reasoning: Foundational Issues, Methodological Variations, and System Approaches. AI Communications 7(1):39-52 Ejemplos tomados de: Prof. Dr. Michael M. Richter and Dr. Ralph Bergmann, Universität Kaiserslautern		
Bibliografía - Leake, David B. 1996.Case-Based Reasoning: Expriences, Lessons, & Future Directions. Menlo Park, California: AAAI Press Kolodner, Janet L. 1993. Case-Based Reasoning: San Francisco, California: Morgan Kaufmann Aamodt, A., and Plaza, E. 1994. Case-Based Reasoning: Foundational Issues, Methodological Variations, and System Approaches. AI Communications 7(1):39-52 Ejemplos tomados de: Prof. Dr. Michael M. Richter and Dr. Ralph Bergmann, Universität Kaiserslautern		
Bibliografía - Leake, David B. 1996.Case-Based Reasoning: Expriences, Lessons, & Future Directions. Menlo Park, California: AAAI Press. - Kolodner, Janet L. 1993. Case-Based Reasoning.San Francisco, California: Morgan Kaufmann. - Aamodt, A., and Plaza, E. 1994. Case-Based Reasoning: Foundational Issues, Methodological Variations, and System Approaches. AI Communications 7(1):39-52. - Ejemplos tomados de: Prof. Dr. Michael M. Richter and Dr. Ralph Bergmann, Universität Kaiserslautern		ibri/tutorials.html
Bibliografía Leake, David B. 1996.Case-Based Reasoning: Expriences, Lessons, & Future Directions. Menlo Park, California: AAAI Press. Kolodner, Janet L. 1993. Case-Based Reasoning.San Francisco, California: Morgan Kaufmann. Aamodt, A., and Plaza, E. 1994. Case-Based Reasoning: Foundational Issues, Methodological Variations, and System Approaches. AI Communications 7(1):39-52. Ejemplos tomados de: Prof. Dr. Michael M. Richter and Dr. Ralph Bergmann, Universität Kaiserslautern		
Bibliografía - Leake, David B. 1996.Case-Based Reasoning: Expriences, Lessons, & Future Directions. Menlo Park, California: AAAI Press. - Kolodner, Janet L. 1993. Case-Based Reasoning.San Francisco, California: Morgan Kaufmann. - Aamodt, A., and Plaza, E. 1994. Case-Based Reasoning: Foundational Issues, Methodological Variations, and System Approaches. AI Communications 7(1):39-52. - Ejemplos tomados de: Prof. Dr. Michael M. Richter and Dr. Ralph Bergmann, Universität Kaiserslautern	up.,//www.oo.malana.oua/ obogacia ob	TOTAL COLUMN
- Leake, David B. 1996.Case-Based Reasoning: Expriences, Lessons, & Future Directions. Menlo Park, California: AAAI Press. - Kolodner, Janet L. 1993. Case-Based Reasoning.San Francisco, California: Morgan Kaufmann. - Aamodt, A., and Plaza, E. 1994. Case-Based Reasoning: Foundational Issues, Methodological Variations, and System Approaches. AI Communications 7(1):39-52. - Ejemplos tomados de: Prof. Dr. Michael M. Richter and Dr. Ralph Bergmann, Universität Kaiserslautern	Inteligencia Artificial 2007	Prof. Dra. Silvia Schiaffino
- Leake, David B. 1996.Case-Based Reasoning: Expriences, Lessons, & Future Directions. Menlo Park, California: AAAI Press. - Kolodner, Janet L. 1993. Case-Based Reasoning.San Francisco, California: Morgan Kaufmann. - Aamodt, A., and Plaza, E. 1994. Case-Based Reasoning: Foundational Issues, Methodological Variations, and System Approaches. AI Communications 7(1):39-52. - Ejemplos tomados de: Prof. Dr. Michael M. Richter and Dr. Ralph Bergmann, Universität Kaiserslautern		
- Leake, David B. 1996.Case-Based Reasoning: Expriences, Lessons, & Future Directions. Menlo Park, California: AAAI Press. - Kolodner, Janet L. 1993. Case-Based Reasoning.San Francisco, California: Morgan Kaufmann. - Aamodt, A., and Plaza, E. 1994. Case-Based Reasoning: Foundational Issues, Methodological Variations, and System Approaches. AI Communications 7(1):39-52. - Ejemplos tomados de: Prof. Dr. Michael M. Richter and Dr. Ralph Bergmann, Universität Kaiserslautern		
- Leake, David B. 1996.Case-Based Reasoning: Expriences, Lessons, & Future Directions. Menlo Park, California: AAAI Press. - Kolodner, Janet L. 1993. Case-Based Reasoning.San Francisco, California: Morgan Kaufmann. - Aamodt, A., and Plaza, E. 1994. Case-Based Reasoning: Foundational Issues, Methodological Variations, and System Approaches. AI Communications 7(1):39-52. - Ejemplos tomados de: Prof. Dr. Michael M. Richter and Dr. Ralph Bergmann, Universität Kaiserslautern		
- Leake, David B. 1996.Case-Based Reasoning: Expriences, Lessons, & Future Directions. Menlo Park, California: AAAI Press. - Kolodner, Janet L. 1993. Case-Based Reasoning.San Francisco, California: Morgan Kaufmann. - Aamodt, A., and Plaza, E. 1994. Case-Based Reasoning: Foundational Issues, Methodological Variations, and System Approaches. AI Communications 7(1):39-52. - Ejemplos tomados de: Prof. Dr. Michael M. Richter and Dr. Ralph Bergmann, Universität Kaiserslautern		Bibliografía
Expriences, Lessons, & Future Directions. Menlo Park, California: AAAI Press. Kolodner, Janet L. 1993. Case-Based Reasoning:San Francisco, California: Morgan Kaufmann. Aamodt, A., and Plaza, E. 1994. Case-Based Reasoning: Foundational Issues, Methodological Variations, and System Approaches. AI Communications 7(1):39-52. Ejemplos tomados de: Prof. Dr. Michael M. Richter and Dr. Ralph Bergmann, Universität Kaiserslautern	Looko Dovid P. 1006 Coop P	
Kolodner, Janet L. 1993. Case-Based Reasoning.San Francisco, California: Morgan Kaufmann. Aamodt, A., and Plaza, E. 1994. Case-Based Reasoning: Foundational Issues, Methodological Variations, and System Approaches. AI Communications 7(1):39-52. Ejemplos tomados de: Prof. Dr. Michael M. Richter and Dr. Ralph Bergmann, Universität Kaiserslautern	Expriences, Lessons, & Futu	re Directions. Menlo
Kaufmann. Aamodt, A., and Plaza, E. 1994. Case-Based Reasoning: Foundational Issues, Methodological Variations, and System Approaches. AI Communications 7(1):39-52. Ejemplos tomados de: Prof. Dr. Michael M. Richter and Dr. Ralph Bergmann, Universität Kaiserslautern	- Kolodner, Janet L. 1993. Cas	se-Based
Reasoning: Foundational Issues, Methodological Variations, and System Approaches. AI Communications 7(1):39-52. - Ejemplos tomados de: Prof. Dr. Michael M. Richter and Dr. Ralph Bergmann, Universität Kaiserslautern	Kaufmann.	
Communications 7(1):39-52. – Ejemplos tomados de: Prof. Dr. Michael M. Richter and Dr. Ralph Bergmann, Universität Kaiserslautern	Reasoning: Foundational Issue	ues, Methodological
Ralph Bergmann, Universität Kaiserslautern	Communications 7(1):39-52.	pacnes. Al
nteligencia Artificial 2007 Prof. Dra. Silvia Schiaffino	Kaipii berginariii, Oliiversitat Kaise	asiautem
	Inteligencia Artificial 2007	Prof. Dra. Silvia Schiaffino
		atorio del ISISTAN
lase de Consulta en Laboratorio del ISISTAN	de 14 a 16 hs.	
lase de Consulta en Laboratorio del ISISTAN e 14 a 16 hs.		o para trabajo final
e 14 a 16 hs. nviar mail informando grupo para trabajo final		
e 14 a 16 hs. nviar mail informando grupo para trabajo final tema (técnica) preferido		
e 14 a 16 hs. nviar mail informando grupo para trabajo final tema (técnica) preferido ntrega práctico Algoritmos Genéticos	. 5,	
e 14 a 16 hs. nviar mail informando grupo para trabajo final tema (técnica) preferido		
e 14 a 16 hs. nviar mail informando grupo para trabajo final tema (técnica) preferido ntrega práctico Algoritmos Genéticos	Inteligencia Artificial 2007	Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Optativas 2º Cuatrimestre – Área Ingeniería de Software

- Descubrimiento de Conocimiento en Bases de Datos
 Prof. Dra. Silvia Schiaffino Correlativa: IA
- Taller de Ingeniería de Software Prof Dr. Marcelo Campo, Prof Dr. Andres Diaz Pace – Correlativa: Ing. SW. IA
- Introducción a Human Computer Interaction Prof. Dra. Silvia Schiaffino, Prof. Mg Alfredo Teyseyre – Correlativa: POO
- Métodos Ágiles (MA) para el Desarrollo de Software -Prof. Dra. Claudia Marcos – Correlativas: POO, Metodologias
- Visualización Computacionl II Prof. Dr. Marcelo Vénere – Correlativa: Visualización Computacional I

Inteligencia Artificial 2007

Prof. Dra. Silvia Schiaffino

Optativas 2º Cuatrimestre – Área Ingeniería de Software

- Agentes Inteligentes en Internet Prof. Dra. Daniela Godoy – Correlativa: POO
- Taller de UML Prof. Dra. Claudia Marcos –
 Correlativa: POO, Metodologías
- Taller de Sistemas Multiagentes Prof. Mg Luis Berdun – Correlativa: POO
- Introducción a los Algoritmos de Planning Prof. Mg Luis Berdun – Correlativa: PE
- Fundamentos de Knowledge Management Prof. Dra. Analia Amandi – Correlativa: POO
- Introducción a Evolución de Sistemas de Software Prof. Dr. Andrés Diaz Pace – Correlativa: Diseño

Inteligencia Artificial 2007

_			
-			
_			
_			
-			
-			
_			
-			
_			
_			
-			
-			
_			
_			