Laurea Specialistica in Informatica a.a. 2005-2006

Interazione Uomo-Macchina II:

Interfacce Intelligenti

Fiorella de Rosis

1

Introduzione

Prima parte: Formalizzazione e Ragionamento

1.1. Ragionamento logico:

Formalizzazione Programma
Risoluzione del Corso

1.2. Ragionamento incerto

Reti Causali Probabilistiche

Reti dinamiche

- Apprendimento di Reti

Seconda parte: Modelli di Utente

2.1. Modelli logici

2.2. Modelli con incertezza

Terza parte: Interazione in linguaggio naturale

3.1. Generazione di messaggi

Introduzione

- Teorie

- Metodi

3.2. Comprensione di messaggi

Quarta parte: Simulazione di dialoghi

Riprendiamo uno degli Esempi precedenti

"D crede che le ragazze siano poco portate per la matematica.

Crede che chi è poco portato per la matematica abbia difficoltà a capire la trigonometria, a meno che non abbia dato prove precedenti di bravura.

Nella sua classe, D ha due ragazze: Maria e Fiorella. Maria ha preso 8 all'ultimo compito; Fiorella ha preso 3.

D ha fatto, oggi, una lezione di trigonometria e vuole verificare che le sue allieve abbiano capito. Chi chiama alla lavagna?"

La sua rappresentazione logica era la seguente

Bel D ($F(x) \rightarrow \neg Und(x, MATH)$)

Bel D ((\neg Und (x, MATH) $\land \neg$ Smart (x)) $\rightarrow \neg$ Und (x, TRIG))

Bel D ((\neg Und (x, MATH) \land Smart (x)) \rightarrow Und (x, TRIG))

Bel D (Good (x, LASTP) \rightarrow Smart (x))

Bel D F (MARIA)

Bel D F(FIORELLA)

Bel D Good (MARIA, LASTP)

Bel D - Good (FIORELLA, LASTP)

Goal: Und (x TRIG)? (se D è 'benevolente')

 \neg Und (x TRIG)? (se D è 'sadica')

Ma: Non tutte le ragazze sono poco portate per la matematica.

Non sempre chi è poco portato per la matematica ha difficoltà a capire la trigonometria.

Non è detto che chi ha dato prove precedenti di bravura sia intelligente D sospetta che Maria abbia copiato, all'ultimo compito.

Fiorella forse aveva l'influenza, all'ultimo compito.

... come abbiamo visto, la rappresentazione con linguaggi logici non permette di formalizzare e ragionare in condizioni di incertezza... 4

Inserimento dell'incertezza

Conoscenza generale

```
Bel D (F(x) \rightarrow? \neg Und (x, MATH))

Bel D ((\neg Und (x, MATH) \land \neg Smart (x)) \rightarrow? \neg Und (x, TRIG))

Bel D ((\neg Und (x, MATH) \land Smart (x)) \rightarrow? Und (x, TRIG))

Bel D (Good (x, LASTP) \rightarrow? Smart (x))

Bel D F (MARIA)

Bel D F (FIORELLA)

Bel D Good (MARIA, LASTP)?

Bel D \neg Good (FIORELLA, LASTP)?

Goal: "Und (x TRIG)?"? (se D è 'benevolente')

"\neg Und (x TRIG)?"? (se D è 'sadica')
```

Rappresentiamo in una rete gli 'oggetti' del belief (un nodo per ogni atomo)

Conoscenza specifica

Come abbiamo detto, in una RCP, la conoscenza specifica viene 'istanziata'!

Non posso (come nel ragionamento logico) applicare il modello per ragionare contemporaneamente su due diversi soggetti (Maria e Fiorella)

Devo:

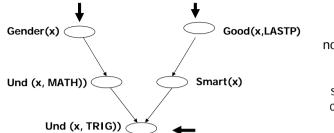
 Ragionare su Maria: propago nella rete l'evidenza relativa a Maria e osservo il nodo-Goal.

Quindi:

- Ritratto le evidenze propagate, e
- ragiono allo stesso modo su Fiorella.
- Confronto i valori di probabilità del nodo-goal ottenuti ragionando su Maria e su Fiorella, e faccio la mia scelta.

Rappresentazione con una RCP

La rete rappresenta la *conoscenza generale*; le probabilità condizionate rappresentano i gradi d'incertezza sulle relazioni fra i diversi elementi.



Le probabilità dei nodi-radice vengono definite sulla base delle conoscenze sulla popolazione a cui il modello viene applicato.

La *conoscenza specifica* viene rappresentata inserendo 'evidenza' su uno o più nodi. Ad esempio, ragioniamo su Maria:

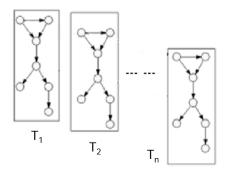
P(Gender(M)=F) = 1; P(Good(M,LASTP) = 1;

I quesiti (goal) vengono testati propagando l'evidenza nella rete e osservando il valore di probabilità del nodo-goal; ad es: P(Und(M,TRIG))=?

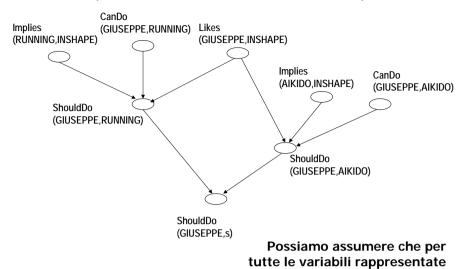
Modelli dinamici 'senza effetto di trascinamento'

Tutte le variabili rappresentate nella rete hanno, al tempo Ti, una distribuzione di probabilità che non dipende dalla distribuzione al tempo Ti-1.

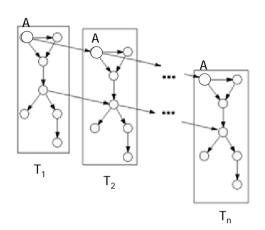
Ogni variabile viene 'osservata' una sola volta.



Riprendiamo uno dei nostri esempi



Modelli dinamici 'con effetto di trascinamento'

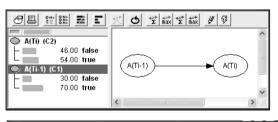


La distribuzione di probabilità della variabile associata al nodo A dipende (oltreché dalle distribuzioni delle variabili associate agli altri nodi) anche dalla distribuzione di A al tempo precedente.

Si può simulare un *effetto* decadimento: Prior(A, T_i) < Prior(A, T_{i-1})

Oppure un *effetto incremento:* Prior(A, T_i) > Prior(A, T_{i-1})

Un esempio di simulazione dell'effetto di decadimento



C2 Boolean A(Ti)

A(Ti-1) false true

false true

(.6, .4) (.4, .6)

Ad esempio:

ad A posso associare una variabile che rappresenta lo 'stato emotivo' di U. L'ipotesi è che le emozioni tendano a decadere, nel tempo, a meno che non intervengano nuovi fattori emotivi.

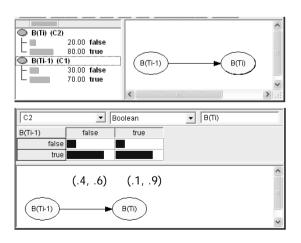
in questa rete non vi sia un

effetto di 'trascinamento'

Aumentando la diff, fra i due valori di probabilità condizionata, si può ottenere un effetto di decadimento meno forte

(come nel caso della 'rabbia' nel Call Center)

Un esempio di simulazione dell'effetto di incremento



Ad esempio:
al nodo B posso associare
una variabile che
rappresenta il 'grado di
coinvolgimento in un gioco '
da parte di U.
In questo caso, l'ipotesi è
che il grado di
coinvolgimento cresca nel
tempo (anche se possono
intervenire, in ogni istante,
nuovi fattori che ne
cambiano il valore).

Quesito

In un simulatore di dialogo di e-learning, vedresti una estensione della RCP descritta nel lucido n 6 come modello dinamico con o senza effetto di trascinamento?

Giustifica la tua scelta.

In generale, un dialogo Utente-Sistema puo' essere visto come una sequenza di mosse di dialogo

Il Sistema 'muove' al tempo $T_0, T_1, T_2, ...T_n$

L'Utente 'muove' negli intervalli $(T_0, T_1), (T_1, T_2), \dots (T_{n-1}, T_n), \dots$

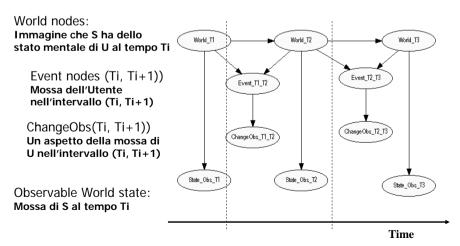


Le mosse dell'Utente possono essere viste come eventi che sono interpretati dal Sistema e che influenzano la sua immagine dello stato mentale dell'utente al tempo Ti (ciò che l'Agente crede che l'utente creda, desideri, ecc...)

14

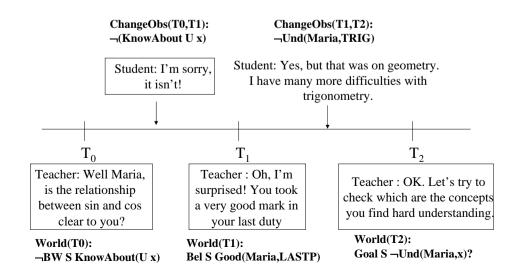
BN Dinamici nella simulazione di dialoghi

13

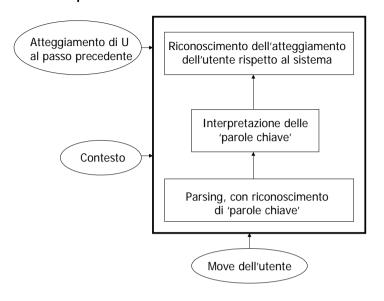


Ad ogni move dell'Utente, si aggiunge una fascia di tempo al modello e si effettuano eventuali operazioni di 'pruning'.

Esempio: Un Dialogo fra Docente e Studente



L'architettura di un sistema per la modellizzazione dinamica di utenti



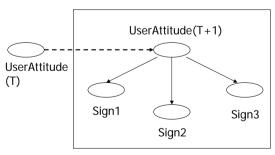
In alcuni casi, il modello può essere semplificato, focalizzandolo soltanto sulla rappresentazione dell'evoluzione dell'immagine che il Sistema ha dello stato mentale dell'Utente, e di come questa varia nel corso del dialogo.

In questo caso, il modello dell'utente può essere reso con una DBN semplice.

Vediamo un paio di esempi.

18

Riprendiamo l'esempio di modello di utente dinamico 'con trascinamento'



un modello 'a strati'

Caratteristica dell'utente da osservare 'nel tempo': Atteggiamento rispetto al sistema

Espressioni dell'atteggiamento dell'utente

un 'time slice'

DBN come reti object-oriented

- Chiamiamo Frship la variabile che rappresenta la 'attitude dell'utente nei confronti dell'applicazione; questa varia nel corso del dialogo.
- Introduciamo tre variabili che rappresentano 'segni' di 'attitude' dell'utente (S1, S2, S3), ciascuno con una sua sensibilità e una sua specificità.
- Introduciamo un effetto di decadimento nel tempo, per la variabile che rappresenta l'attitude.

Costruiamo una rete object-oriented con un solo instance node.

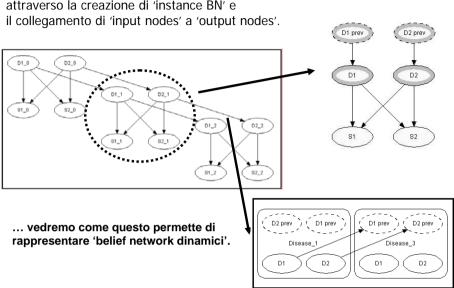
19

17

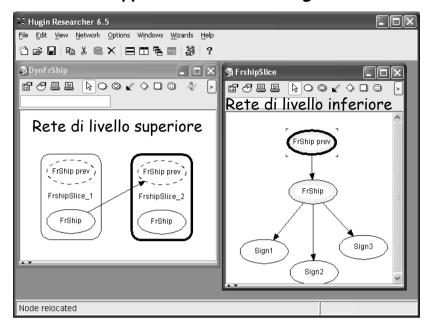
20

BN gerarchici in Hugin

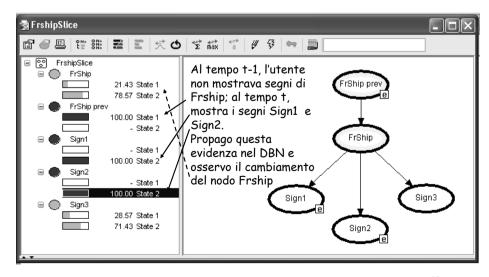
In Hugin, il collegamento fra BN a diversi livelli di astrazione è realizzato attraverso la creazione di 'instance BN' ${\rm e}$



Rappresentazione in Hugin

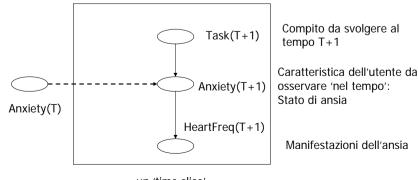


Propagazione dell'evidenza

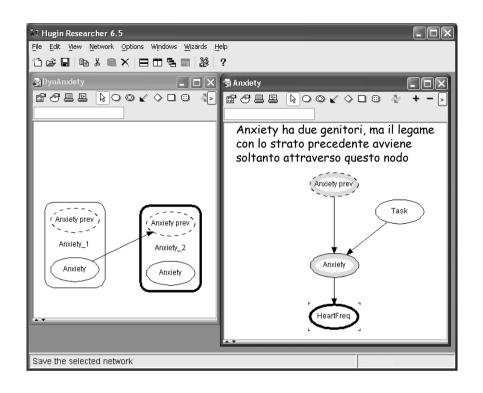


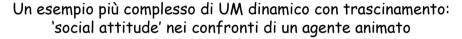
Un esempio di modello di utente dinamico con trascinamento e cause accessorie

Qui, il valore di prob della variabile monitorata dipende anche da una causa che occorre al tempo T

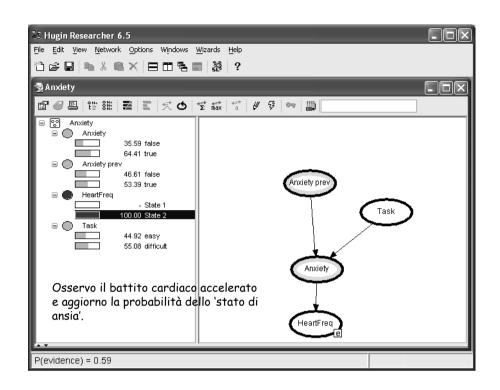


un 'time slice'

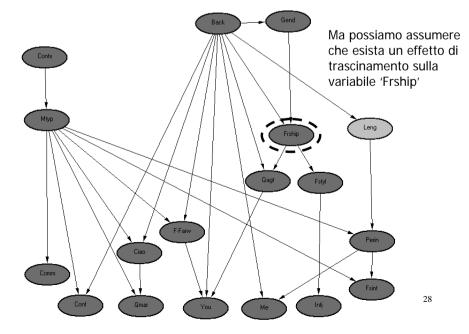




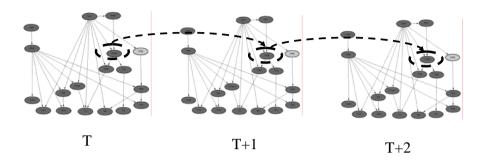
Variable category	Variable name	Label
Caratteristiche	Background	Back
stabili	Gender	Gend
	Type of last Agent move	Ctext
Contesto	Type of user move	Mtype
Variabili monitorate	User attitude towards the agent	Frship
	Familiar style	Fstyl
	Friendly self-introduction	Fsint
	Talks about self	Perin
Segni di	Ouestions about agent	Oagt
'atteggiamento sociale'	Friendly farewell	F-Farw
	Comments	Comm
Risultati del parsing		Intj
		Omar
		You
		Ме
		Ciao
		Conf



Questo era il modello appreso dai dati (singolo strato)



La variabile monitorata (Frship) dipende dalla mossa dell'utente al tempo t ma anche dal suo valore al tempo t-1



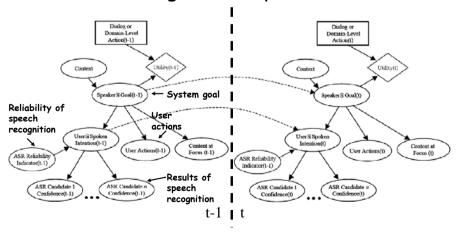
di un Centro Ricerche Microsoft

Il Progetto Deep Listener

- Contesto: dialoghi speech-based per accettare o rifiutare offerte di aiuto automatico
- Obiettivo: inferire i goal dell'utente in situazioni di errore nell'interpretazione di segnali speech-based, data l'evidenza relativa alle azioni svolte dall'utente.
- Classi di risposta (da parte dell'utente): affirmation, reflection, no signal, unrecognized signal
- Si rappresentano in un DBN le relazioni fra intenzioni dell'utente e sue risposte, e l'utilità di diverse azioni (di dialogo e nel dominio).
- Il sistema utilizza MS-Agent per le operazioni di TTS e di riconoscimento del segnale vocale, integrandolo in una interfaccia grafica e in un modello dinamico dell'utente.

30

Modelli di utenti come DBN nel Progetto Deep Listener



Riferimenti

Gli articoli sul sito: in particolare,

- •II sito sul Progetto Lumiere http://research.microsoft.com/~horvitz/lum.htm
- •l'articolo di Horvitz sul Progetto DeepListener

31

29