18/Dezembro/2021-14:00h - Duração: 2:00h



2º Teste (Modelo A) - Com consulta limitada -

I) [6val] Uma companhia aérea pretende renovar o fardamento dos seus assistentes de bordo. Para o efeito, especificou uma série de condições para o "design" das fardas. Em primeiro lugar, só é considerado como calçado botas, sapatos ou ténis. Como partes de cima foram selecionadas fato, camisa, blusa ou casaco, e como partes de baixo novamente o fato e ainda calça, saia ou calção. O objectivo é obter um fardamento para homens e mulheres obtido a partir de combinações das peças anteriores, juntamente com outras restrições adicionais a detalhar. Após análise do problema decidiu-se utilizar a programação por conjuntos de resposta, no dialecto do CLINGO, para sugerir os fardamentos possíveis, utilizando como manequins profissionais o António, o Bernardo, a Catarina e a Diana. Para facilitar a sua resolução, o seguinte conhecimento já se encontra devidamente modelado:

calçado(botas). cima(fato). baixo(fato). homem(antónio). calçado(sapatos). cima(camisa). baixo(calça). homem(bernardo). baixo(saia). mulher(catarina). calçado(ténis). cima(blusa). cima(casaco). baixo(calção). mulher(diana). 1 {coloca(X,Y):calçado(Y)} 1:- pessoa(X). pessoa(X) :- homem(X). 1 {coloca(X,Y):cima(Y)} :- pessoa(X). pessoa(X) :- mulher(X). 1 {coloca(X,Y):baixo(Y)} 1 :- pessoa(X).

Para responder às seguintes questões, pode utilizar predicados auxiliares, caso entenda necessário.

a) Explique qual é o efeito da seguinte restrição de integridade, quando adicionada ao programa anterior:

:- pessoa(X), not coloca(X,calção).

- b) Especifique as regras/restrições necessárias para garantir que os homens não usam blusas nem saias.
- c) A companhia aérea pretende impor que quando alguém coloca fato tem de usar blusa ou camisa. Especifique as regras/restrições necessárias para representar esta imposição.
- d) Especifique as regras/restrições necessárias para obrigar a que todas as pessoas usem o mesmo calçado.
- e) Explique sucintamente o efeito da restrição abaixo e apresente uma fórmula em lógica de primeira ordem equivalente a essa restrição imposta pela companhia aérea:

```
:- not r.
r :- baixo(P), aux1(P).
aux1(P) :- baixo(P), not aux2(P).
aux2(P) :- pessoa(X), baixo(P), not coloca(X,P).
```

ಭಾರ್ಣದಿಂದ ಪ್ರದೇಶದ ಪ್ರವೇಶದ ಪ್ರವೇ

II) [4val] Considere os seguintes atributos e respectivos valores possíveis:

$$x_1 \in \{old, mid, new\} \quad x_2 \in \{Y, N\}$$

e o seguinte conjunto de 7 exemplos a ser usados na construção de uma árvore de decisão usando o algoritmo DTL.

	\mathbf{x}_1	\mathbf{x}_2	Classificação
D_1	old	Y	+
D_2	old	Y	+
D_3	old	Y	-
D_4	old	N	-

	\mathbf{x}_1	\mathbf{x}_2	Classificação
D_5	mid	N	-
D_6	mid	Y	+
D_7	mid	N	_

a) Qual o ganho de informação (IG) de cada um dos atributos? Apresente os cálculos. Os seguintes valores de entropia poderão ajudar:

x	у	$H\left(\frac{x}{y}, 1 - \frac{x}{y}\right)$
1	1	0,00
1	2	1,00
1	3	0,92

х	у	$H\left(\frac{x}{y}, 1 - \frac{x}{y}\right)$
1	4	0,81
1	5	0,72
1	6	0,65

х	у	$H\left(\frac{x}{y}, 1 - \frac{x}{y}\right)$
1	7	0,59
1	8	0,54
2	5	0,97

x	у	$H\left(\frac{x}{y}, 1 - \frac{x}{y}\right)$
2	7	0,86
3	7	0,99
3	8	0,95

- b) Qual o atributo a ser escolhido como raiz da árvore? Justifique. Se necessário, desempate a favor do atributo de menor índice (e.g. x₁ vence sobre x₂).
- c) Apresente a árvore de decisão induzida pelo algoritmo DTL. Justifique e apresente os cálculos efectuados.

III) [1val] Para cada uma das seguintes frases em Lógica de Primeira Ordem da coluna da esquerda, indique a letra que corresponde à frase em língua natural na coluna da direita da qual ela é a melhor representação. Considere as seguintes interpretações: (1) "Aluno(x)" significa que "x é um aluno"; (2) "Quiz(x) significa que "x é um quiz"; (3) "Nota100(x,y)" significa que "x teve 100 em y".

1.	$\forall s \exists q \ Aluno(s) \Rightarrow [Quiz(q) \land Nota100(s,q)]$	Α	Todo o quiz teve algum aluno com 100
2.	$\exists q \forall s \ Quiz(q) \land [Aluno(s) \Rightarrow Nota100(s,q)]$	В	Todo o aluno teve 100 nalgum quiz
3.	$\forall q \exists s \ Quiz(q) \Rightarrow [Aluno(s) \land Nota100(s,q)]$	C	Todos os alunos tiveram 100 em todos os quizes
4.	$\exists s \forall q \ Aluno(s) \land [Quiz(q) \Rightarrow Nota100(s,q)]$	D	Algum aluno teve 100 nalgum quiz
5.	$\forall s \forall q [Aluno(s) \land Quiz(q)] \Rightarrow Nota100(s,q)$	Е	Há um quizz em que todos os alunos tiveram 100
6.	$\exists s \exists q \ Aluno(s) \land Quiz(q) \land Nota100(s,q)$	F	Há um aluno que teve 100 em todos os quizes

ഉഷ്ടെയ്യെയ്യെയ്യെയ്യെയ്യെയ്

IV) [2val] Sejam A, B, C e D as seguintes acções na linguagem STRIPS:

Acção: A Acção: B Acção: C Acção: D

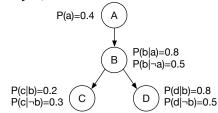
Precondições: b Precondições: c Precondições: a Precondições: b

Efeitos: a,~b Efeitos: b,c,~a Efeitos: d

- a) Apresente um plano de ordem parcial tal como gerado pelo algoritmo POP para atingir o estado em que a e
 b são verdadeiros, partindo do estado em que apenas a é verdadeiro. Indique uma linearização do plano.
- b) Suponha que o algoritmo GraphPlan consegue extrair uma solução no nível n de um grafo de planeamento. Esse plano é necessariamente ótimo? O seu tamanho (número de ações) é igual a n? Justifique.

ಬಡಬಡಬಡಬಡಬಡಬಡಬಡಬಡಬಡ

V) [5val] Considere a seguinte Rede de Bayes, onde as variáveis aleatórias A, B, C e D são todas booleanas.



Em cada uma das seguintes alíneas, calcule a probabilidade indicada, usando o método indicado.

- a) $P(\neg c)$ usando o método de inferência por enumeração.
- b) $P(b|\neg c)$ usando o método de inferência por enumeração.
- c) $P(b|\neg c)$ usando o método de inferência por eliminação de variáveis.

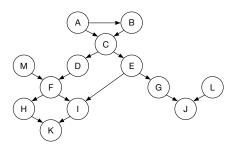
ಬಡಬಡಬಡಬಡಬಡಬಡಬಡಬಡಬಡ

VI) [2val] Para cada alínea, indique se ela é verdadeira ou falsa. Cada resposta correta vale 0.4val, cada resposta errada vale -0.4val. A pergunta tem uma cotação mínima de 0 valores.

- i. Numa Rede de Bayes, se A é independente de B, então A é independente de B dado C, onde C é uma variável diferente de A e B.
- ii. Um perceptrão pode aprender e representar qualquer função Booleana.
- iii. O ganho de informação no nó raiz de uma qualquer árvore de decisão é sempre maior ou igual do que o ganho de informação de qualquer outro nó dessa árvore.
- iv. Duas árvores de decisão diferentes aprendidas com o mesmo conjunto de treino (e.g. aprendidas com algoritmos diferentes), irão atribuir necessariamente a mesma classificação a novos exemplos.
- v. A ordem pela qual os exemplos do conjunto de treino são processados pelo algoritmo de eliminação de candidatos não afecta o resultado final.

ഉഷമെയ്യെയ്യെയ്യെയ്യെയ്യെയ്

VII) [Bónus: até 2val] Considere a Rede de Bayes à direita, onde as variáveis aleatórias são todas booleanas e as tabelas de probabilidade condicionada foram omitidas. Apresente uma expressão, o mais simples possível, que permita calcular a distribuição de probabilidade condicional $P(D|\neg b)$ em função dos valores das tabelas de probabilidade condicionada da Rede de Bayes. A resposta será avaliada em função da sua correção e simplicidade. Uma expressão desnecessariamente complexa, ainda que correta, terá uma classificação de 0 valores.



Teste: adadada

Nome:

Número:

I.a)

Impede a existência de modelos estáveis em que alguém não use calções, ou seja, só permite modelos estáveis em que todas as pessoas usem calções.

I.b)

:- homem(X), coloca(X,saia).:- homem(X), coloca(X,blusa).

I.c)

ok(X) :- pessoa(X), coloca(X,camisa).
ok(X) :- pessoa(X), coloca(X,blusa).
:- pessoa(X), coloca(X,fato), not ok(X).

I.d)

:- pessoa(X1), pessoa(X2), calçado(Y1), calçado(Y2), coloca(X1,Y1), coloca(X2,Y2), X1 != X2, Y1 != Y2.

I.e)

Fórmula: $\exists_x \left[baixo(x) \land \forall_y [pessoa(y) \Rightarrow coloca(y, x)] \right]$

Explicação: **aux2** é verdadeiro para uma dada parte de baixo P quando essa parte de baixo não foi usada por alguma pessoa. **aux1** é verdadeiro quando **aux2** é falso, ou seja, quando uma dada parte de baixo é usada por todas as pessoas. O átomo **r** é verdadeiro quando existe alguma parte de baixo para o qual **aux1** seja verdadeiro i.e. **r** é verdadeiro quando alguma parte de baixo foi usada por todas as pessoas. A primeira regra (restrição de integridade) impede que **r** seja falso i.e. obriga a que **r** seja verdadeiro i.e. obriga a que exista uma parte de baixo (x na fórmula) que seja usada por todas as pessoas (y na fórmula).

II.a)
$$IG(x_1) = 0.024$$
 $IG(x_2) = 0.527$

Cálculos:

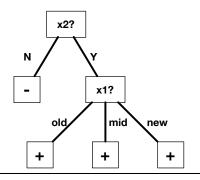
$$IG(x_1) = H\left(\frac{3}{7}, \frac{4}{7}\right) - \left[\frac{4}{7} \cdot H\left(\frac{2}{4}, \frac{2}{4}\right) + \frac{3}{7} \cdot H\left(\frac{1}{3}, \frac{2}{3}\right)\right] = 0.99 - \left(\frac{4}{7} \cdot 1 + \frac{3}{7} \cdot 0.92\right) = 0.024$$

$$IG(x_2) = H\left(\frac{3}{7}, \frac{4}{7}\right) - \left[\frac{4}{7} \cdot H\left(\frac{3}{4}, \frac{1}{4}\right) + \frac{3}{7} \cdot H\left(\frac{3}{3}, \frac{0}{3}\right)\right] = 0.99 - \left(\frac{4}{7} \cdot 0.81 + \frac{3}{7} \cdot 0\right) = 0.527$$

II.b) Atributo: x_2

Justificação: Porque tem o maior ganho de informação

II.c) Árvore:



Justificação/cálculos:

Com $x_2 = N$, todos os exemplos são classificados com "-" pelo que será um nó terminal com valor "-". No caso de $x_2 = Y$ é necessário testar o atributo x_1 . Nesse teste, no caso de $x_1 = Old$, nem todos os exemplos concordam, mas como não há mais atributos, o nó é terminal com valor igual à moda i.e. "+". Com $x_1 = Mid$ todos os exemplos (no caso apenas um) são classificados com "+" pelo que será um nó terminal com esse valor. Com $x_1 = New$ não há exemplos pelo que o nó é terminal com valor igual à moda do conjunto de exemplos do nó pai (x_1) i.e. "+".

IV.b) Óptimo [SIM/NÃO]: NÃO Tamanho igual a n [SIM/NÃO]: NÃO

Justificação: O resultado do GraphPlan é um plano de ordem parcial, podendo conter mais do que uma ação por nível – logo, o número de acções pode ser superior a n. Mais, como podem existir vários planos parciais no mesmo grafo de planeamento, potencialmente com um número de acções diferente, e o algoritmo de extração da solução tem não-determinismo na escolha de acções, não dando portanto garantias de qual dos planos existentes vai escolher, não temos a garantia que o plano escolhido seja óptimo no número de ações, entre os planos de nível em causa. Acresce que o plano óptimo pode nem sequer existir no nível n, podendo haver um plano disponível num nível superior a n no grafo de planeamento com menos acções do que todos os planos disponíveis no nível n.

V.a)

Nota: o método de inferência por enumeração não tira partido das simplificações que se podem fazer com base na topologia da Rede de Bayes. Nomeadamente, no caso desta alínea, o método não ignora a variável D, apesar dela ser irrelevante (por não ser parte do conjunto composto pela variável de consulta, variável de evidência, e seus ascendentes). Juntamente com o facto de muitas vezes obrigar a repetições de cálculos, é uma das razões pelas quais o método de inferência por enumeração é ineficiente.

$$P(\neg c) = \sum_{A} \sum_{B} \sum_{D} P(A, B, \neg c, D) =$$

$$= \sum_{A} \sum_{B} \sum_{D} P(A) P(B|A) P(\neg c|B) P(D|B) =$$

$$= \sum_{A} P(A) \sum_{B} P(B|A) P(\neg c|B) \sum_{D} P(D|B) =$$

$$= 0.4 \cdot [0.8 \cdot 0.8 \cdot (0.8 + 0.2) + 0.2 \cdot 0.7 \cdot (0.5 + 0.5)] + 0.6 \cdot [0.5 \cdot 0.8 \cdot (0.8 + 0.2) + 0.5 \cdot 0.7 \cdot (0.5 + 0.5)] =$$

$$= 0.762 = 76.2\%$$

V.b)

Nota: a nota da alínea anterior também se aplica nesta alínea.

$$P(b \mid \neg c) = \alpha P(b, \neg c) = \alpha \sum_{A} \sum_{D} P(A, b, \neg c, D)$$

$$\sum_{A} \sum_{D} \mathbf{P}(A, \mathbf{B}, \neg c, D) = \sum_{A} \sum_{D} P(A) \mathbf{P}(\mathbf{B} | A) \mathbf{P}(\neg c | \mathbf{B}) \mathbf{P}(D | \mathbf{B}) =$$

$$= \mathbf{P}(\neg c | \mathbf{B}) \sum_{A} P(A) \mathbf{P}(\mathbf{B} | A) \sum_{D} \mathbf{P}(D | \mathbf{B}) =$$

B = true:
$$0.8 \cdot [0.4 \cdot 0.8 \cdot (0.8 + 0.2) + 0.6 \cdot 0.5 \cdot (0.8 + 0.2)] = 0.496$$

B = false:
$$0.7 \cdot [0.4 \cdot 0.2 \cdot (0.5 + 0.5) + 0.6 \cdot 0.5 \cdot (0.5 + 0.5)] = 0.266$$

$$P(b \mid \neg c) = \frac{0,496}{0,496+0,266} \approx 0,6509 = 65,09\%$$

Nome:

Número:

V.c)

$$P(b|\neg c) =$$

$$= \alpha \mathbf{P} \Big(\neg c \mid B \Big) \sum_{A} P \Big(A \Big) \mathbf{P} \Big(B \mid A \Big) \sum_{D} \mathbf{P} \Big(D \mid B \Big)$$

$$= \alpha \mathbf{P} \Big(\neg c \mid B \Big) \sum_{A} P \Big(A \Big) \mathbf{P} \Big(B \mid A \Big) \sum_{D} f_{D} \Big(B, D \Big)$$

$$= \alpha \mathbf{P} \Big(\neg c \mid B \Big) \sum_{A} P \Big(A \Big) \mathbf{P} \Big(B \mid A \Big) f_{\bar{D}} \Big(B \Big)$$

$$= \alpha \mathbf{P} \Big(\neg c \mid B \Big) \sum_{A} P \Big(A \Big) f_{B} \Big(A, B \Big) f_{\bar{D}} \Big(B \Big)$$

$$=\alpha\mathbf{P}\big(\neg c\mid B\big)\sum\nolimits_{A}f_{A}\Big(A\Big)f_{B}\Big(A,B\Big)f_{\bar{D}}\Big(B\Big)$$

$$= \alpha \mathbf{P} \Big(\neg c \mid B \Big) \sum_{A} f_{AB\bar{D}} \Big(A, B \Big)$$

$$= \alpha \mathbf{P} \Big(\neg c \mid B \Big) f_{\overline{A}B\overline{D}} \Big(B \Big)$$

$$= \alpha f_{C}(B) f_{\overline{A}B\overline{D}}(B)$$

$$= \alpha f_{\bar{A}BC\bar{D}}(B)$$

$$= \frac{0,496}{0,496 + 266} \approx 0,6509 = 65,09\%$$

$\underline{\hspace{1cm}}f_{D}$				
В	D	$f_D(B,D)$		
t	t	0,8		
t	f	0,2		
f	t	0,5		
f	f	0,5		

$f_{\overline{\!D}}$			
В	$f_{\overline{D}}(B)$		
t	1		
f	1		

		f_B
Α	В	$f_B(A,B)$
t	t	0,8
t	f	0,2
f	t	0,5
f	f	0,5

f_A		
A	$f_A(A)$	
t	0,4	
f	0,6	

$f_{AB\overline{D}}$				
A	В	$f_{AB\overline{D}}(A,B)$		
t	t	$0.8 \times 0.4 = 0.32$		
t	f	0,2x0,4=0,08		
f	t	0,5x0,6=0,3		
f	f	0,5x0,6=0,3		

$f_{ar{A}Bar{D}}$						
В	$f_{\bar{A}B\bar{D}}(B)$					
t	0,32+0,3=0,62					
f	0,08+0,3=0,38					

	$f_{\mathcal{C}}$
В	$f_{\mathcal{C}}(B)$
t	0,8
f	0,7

$f_{ar{A}BCar{D}}$					
В	$f_{\overline{A}BC\overline{D}}(B)$				
t	0,62x0,8=0,496				
f	0.38x0.7=0.266				

VI	i. FALSA	ii. FALSA	iii. FALSA	iv. FALSA	v. VERDADEIRA	

VII

$$\mathbf{P}(\mathbf{D} \mid \neg b) = \frac{\sum_{A} P(A) P(\neg b \mid A) \sum_{C} P(C \mid A, \neg b) \mathbf{P}(\mathbf{D} \mid C)}{\sum_{A} P(A) P(\neg b \mid A)}$$