| | ESCOLA SUPERIOR DE TECNOLOGIA E GESTÃO | Tipo de Prova Exame Teórico – Época Normal | Ano letivo 2021/2022 | Data 23-06-2022 | |
|---------|---|---|-------------------------|-----------------------|--|
| P.PORTO | | Licenciatura em Engenharia Informática | | Hora 10:00 | |
| | | Unidade Curricular Inteligência Artificial | | Duração 2:30 horas | |

Observações:

- Pode trocar a ordem das questões, desde que as identifique convenientemente.
- Qualquer tentativa de fraude implica a anulação do exame.
- A Parte 1 deste exame é constituída por questões de escolha múltipla. As mesmas devem ser respondidas na folha de resposta. Cada resposta errada desconta 0.25 valores da Parte 1.
- O enunciado deve ser entregue juntamente com a folha de resposta.

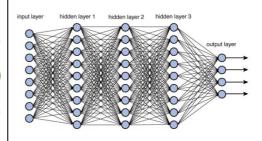
| Número: | Nome: | | | | | | | |
|----------|--|--|--|--|--|--|--|--|
| | PARTE I – Escolha Múltipla (10V) | | | | | | | |
| 1. (1V) | Numa árvore de decisão: | | | | | | | |
| 1. (1 V) | A. Uma folha pode ser constituída por instâncias com diferentes valores na variáve) | | | | | | | |
| | dependente B. A profundidade da árvore não tem qualquer relação com a sua tendência para overfitting C. Não é possível ter folhas com apenas uma instância D. Os nós representam decisões tomadas com base numa instância dos dados de treino | | | | | | | |
| 2. (1V) | Assinale o algoritmo que, quando aplicado com a mesma configuração aos mesmos dados, resulta sempre no mesmo modelo: | | | | | | | |
| | A. Rede Neuronal B. Random Forest C. Naïve Bayes D. Nenhum dos restantes | | | | | | | |
| 3. (1V) | Numa Random Forest de regressão: | | | | | | | |
| Σ. (, | A. A previsão é calculada através do valor mais frequente nas previsões de cada árvore B. A previsão é calculada através do valor médio das previsões de cada árvore C. A previsão é calculada somando os valores das funções de ativação D. A previsão é calculada utilizando o teorema de Bayes | | | | | | | |
| 4. (1V) | Assinale o algoritmo em que a complexidade de fazer previsões cresce com o nº de instâncias do dataset de treino: | | | | | | | |
| | A. Árvores de Decisão B. Random Forest C. Nenhuma das restantes, a complexidade de fazer previsões depende sempre e apenas do tamanho do dataset para o qual se está a prever, e não do dataset de treino | | | | | | | |

5. (1V)

Considere a rede neuronal que se apresenta à direita:

D. K-Nearest Neighbours

- A. O dataset utilizado no seu treino tem, no máximo, 12 variáveis
- B. O dataset utilizado no seu treino tem, no máximo, 9 variáveis
- C. O dataset utilizado no seu treino tem, no máximo, 8 variáveis
- D. O dataset utilizado no seu treino tem, no



Página 1 de4

ESTG-PR05-Mod013V2

| | ESCOLA SUPERIOR DE TECNOLOGIA E GESTÃO | Tipo de Prova Exame Teórico – Época Normal | Ano letivo 2021/2022 | Data 23-06-2022 |
|---------|---|--|-------------------------|-----------------------|
| P.PORTO | | ^{Curso} Licenciatura em Engenharia Informática | | Hora 10:00 |
| | | Unidade Curricular Inteligência Artificial | | Duração 2:30 horas |

máximo, 4 variáveis

6. (1V) Considere que, para um determinado problema de Machine Learning, tem uma quantidade de dados considerada mais que suficiente, e pouco tempo disponível para treinar o modelo. Das seguintes opções, assinale a metodologia de treino e avaliação de modelos mais adequada para este cenário:

- A. N-fold cross validation
- B. Train-test split ou hold-out method
- C. Backpropagation
- D. Gradient Descent
- 7. (1V) Assinale a métrica de performance mais adequada para avaliar a qualidade de um modelo de regressão:
 - A. Nenhuma das restantes
 - B. AUC
 - C. Precision
 - D. Recall
- 8. (1V) Considere a base de conhecimento Prolog apresentada à direita. A questão passa(joao, Z):
 - A. Falha, pelo princípio do mundo fechado
 - B. Falha, porque a questão está mal formulada
 - C. Tem sucesso, com Z = 12
 - D. Tem sucesso, com Y = 12.

```
passa(X, Y):= aluno(X),
    nota(X,Y),
    Y > 9.5.

aluno(baião).
aluno(maria).
aluno(carlos).

nota(joao, 12).
nota(maria, 8).
nota(carlos, 15).
```

- 9. (1V) Uma das vantagens das redes neuronais profundas (Deep Learning), quando comparadas com outros modelos mais simples é que:
 - A. Permite automatizar o processo de treino de um modelo
 - B. Permite automatizar o processo de *feature extraction*
 - C. Permite treinar modelos de forma mais rápida
 - D. Permite treinar ensembles constituídos por conjuntos de redes neuronais
- 10. (1V) Indique qual das seguintes é uma característica dos Algoritmos Genéticos:
 - A. Precisam de um grande conjunto de dados de treino
 - B. O tempo de treino do modelo é elevado
 - C. Não garantem uma solução ótima
 - D. Assumem que as variáveis são independentes

ESTG-PR05-Mod013V2 Página 2 de

| | ESCOLA SUPERIOR DE TECNOLOGIA E GESTÃO | Tipo de Prova Exame Teórico – Época Normal | Ano letivo 2021/2022 | Data 23-06-2022 | |
|---------|---|--|-------------------------|-----------------------|--|
| P.PORTO | | ^{Curso} Licenciatura em Engenharia Informática | Hora 10:00 | | |
| | | Unidade Curricular Inteligência Artificial | | Duração 2:30 horas | |

PARTE II – Prolog (5V)

11. Considere o famoso jogo Tic-Tac-Toe, conhecido em Portugal como o jogo do galo, que se joga num tabuleiro de 3x3. Os jogadores vão colocando as suas peças ou símbolos sucessivamente, com o objetivo de conseguir preencher uma linha, coluna ou diagonal com os seus símbolos. O jogo termina quando isso acontecer, com a vitória desse jogador, ou quando todas as posições estiverem preenchidas, terminando assim num empate.

Pretende-se modelar o funcionamento do jogo do galo em Prolog, utilizando os seguintes factos:

- simbolo(n, s) representa que o jogador n está a utilizar o símbolo s para jogar
- jogada(n, l, c) representa que o jogador n jogou o seu símbolo na posição (l -> linha, c -> coluna)
- próximo(n) representa que o próximo jogador é o n

Apresenta-se de seguida o estado de um jogo, a sua representação em Prolog, e a sua descrição. Assuma que as coordenadas começam em (1,1) no canto superior esquerdo.



```
simbolo(maria, '0').
simbolo(joao, 'X').
jogada(maria,1,2).
jogada(joao,1,1).
jogada(maria,2,1).
jogada(joao,2,2).
```

- O jogo é entre a Maria e o João.
- A Maria usa o símbolo 'O'.
- O loão usa o símbolo 'X'
- Já foram feitas 4 jogadas, sendo que foi a Maria que começou a jogar.
- O próximo jogador a jogar é a Maria.

11.1 Implemente em Prolog a regra valida/4 que, dado o nome de um jogador, um símbolo, e a (1.5V) posição (linha e coluna) em que pretende jogar, determina se essa jogada é válida. Considere as seguintes regras:

Um jogador apenas pode jogar se for a sua vez

proximo(maria).

- Um jogador apenas pode jogar numa posição livre
- Um jogador apenas pode jogar utilizando o seu símbolo

11.2 Implemente em Prolog a regra **terminou/0** que determina se o jogo já terminou

(1.5V)

Implemente em Prolog a regra **vencedor/1** que determina o nome do vencedor do jogo. Caso o jogo ainda não tenha terminado ou tenha terminado em empate, a regra deve falhar.

ESTG-PR05-Mod013V2 Página 3 de

11.3

(2V)

| | | | Tipo de Prova Exame Teórico – Época Normal | Ano letivo 2021/2022 | Data 23-06-2022 |
|---------|------------|-----------------------|--|-------------------------|-----------------------|
| P.PORTO | P.PORTO su | COLA IPERIOR | ^{Curso} Licenciatura em Engenharia Informática | | Hora 10:00 |
| | | ETECNOLOGIA GESTÃO | Unidade Curricular Inteligência Artificial | | Duração 2:30 horas |

PARTE III – Desenvolvimento (5V)

12. (2.5V)

Considere o algoritmo Random Forest. Descreva brevemente o seu funcionamento, indicando nomeadamente as diferenças no seu funcionamento entre problemas de regressão e de classificação. Indique ainda se este algoritmo é adequado para evitar overfitting, e que configurações podem ser utilizadas para que tal aconteça.

13. (2.5V)

Considere o dataset cars_origin, utilizado nas aulas práticas de Inteligência Artificial, e cujo excerto se apresenta abaixo. A tarefa de Machine Learning associada consistem em tentar adivinhar a origem de um carro (US, Europe ou Japan) dadas algumas das suas características, tais como o número de cilindros, nº de cavalos ou ano de fabrico.

| mpg 🔻 | cylinders 🔻 | cubicinches 🔻 | hp ▼ | weightlbs 🔻 | time-to-60 | year 💌 | origin 💌 |
|-------|-------------|---------------|------|-------------|------------|--------|----------|
| 14 | 8 | 350 | 165 | 4209 | 12 | 1972 | US. |
| 31.9 | 4 | 89 | 71 | 1925 | 14 | 1980 | Europe. |
| 17 | 8 | 302 | 140 | 3449 | 11 | 1971 | US. |
| 15 | 8 | 400 | 150 | 3761 | 10 | 1971 | US. |
| 30.5 | 4 | 98 | 63 | 2051 | 17 | 1978 | US. |
| 23 | 8 | 350 | 125 | 3900 | 17 | 1980 | US. |
| 13 | 8 | 351 | 158 | 4363 | 13 | 1974 | US. |
| 14 | 8 | 440 | 215 | 4312 | 9 | 1971 | US. |
| 25.4 | 5 | 183 | 77 | 3530 | 20 | 1980 | Europe. |
| 37.7 | 4 | 89 | 62 | 2050 | 17 | 1982 | Japan. |
| 34 | 4 | 108 | 70 | 2245 | 17 | 1983 | Japan. |

Desenhe, justificando, uma possível arquitetura de uma Rede Neuronal para o problema proposto. Note que é suficiente desenhar cada uma das camadas que considerar necessárias e os seus neurónios, não sendo necessário desenhar as ligações entre os neurónios.

Indique ainda que métricas e/ou outros elementos poderiam ser utilizados para avaliar a qualidade do modelo resultante.

ESTG-PR05-Mod013V2