INTELIGÊNCIA ARTIFICIAL 7960-60_43701_R_E1_20241

CONTEÚDO

Revisar envio do teste: QUESTIONÁRIO UNIDADE III

Usuário	
Curso	INTELIGÊNCIA ARTIFICIAL
Teste	
Iniciado	
Enviado	
Status	
Resultado da tentativa	
Tempo decorrido	
	Todas as respostas, Respostas enviadas, Respostas corretas, Comentários, Perguntas respondidas incorretamente

Pergunta 1 0,4 em 0,4 pontos



O aprendizado de máquina manipula uma grande quantidade de dados para realizar o treinamento de um sistema computacional, possibilitando que o sistema reconheça determinados padrões dentro de um grupo de dados. Assinale a alternativa que apresenta a importância da aprendizagem de máquina?

Resposta Selecionada: 🗸 c. Possibilita a automatização de tarefas e processos.

Respostas:

- a. Não tem importância na atualidade.
- h É importante apenas para a indústria de tecnologia.
- 🕜 c. Possibilita a automatização de tarefas e processos.
 - d. Não está sendo usada em nenhuma área.

e.

Não tem relação com o aumento da capacidade de processamento de dados.

Comentário

Resposta: C

da resposta:

Comentário: A aprendizagem de máquina está se tornando cada vez mais importante devido à proliferação de dados e à necessidade de automatizar tarefas e processos. Aprendizagem de máquina está sendo usada em áreas como reconhecimento de fala, processamento de linguagem natural, visão computacional, saúde, finanças e segurança cibernética.

Pergunta 2 0,4 em 0,4 pontos



Observe os itens a seguir e selecione a resposta correta.

I- É treinado com não dados rotulados, ou seja, dados que já têm uma classificação ou saída indesejada. O objetivo é fazer com que o algoritmo aprenda menos a generalizar as saídas para novos dados já vistos anteriormente.

II- O objetivo é explorar os dados e encontrar padrões ou estruturas escondidas neles. III- É treinado por meio de uma série de ações e recompensas. O objetivo é fazer com que o algoritmo aprenda a tomar ações que maximizem a recompensa.

Resposta Selecionada: 👩 a. II e III.

Respostas:

👩 a. II e III.

b. I, II e III.

c. l e III.

d Nenhuma alternativa está correta.

_e Apenas a III está correta.

Comentário da Resposta: A

resposta:

Comentário: I- Aprendizado supervisionado é quando um algoritmo é treinado com dados rotulados, ou seja, dados que já têm uma classificação ou saída desejada. O objetivo é fazer com que o algoritmo aprenda a generalizar essas saídas para novos dados não vistos anteriormente.

II- Aprendizado não supervisionado é quando um algoritmo é treinado com dados não rotulados. O objetivo é explorar os dados e encontrar padrões ou estruturas escondidas neles.

III- Aprendizado por reforço é quando um algoritmo é treinado por meio de uma série de ações e recompensas. O objetivo é fazer com que o algoritmo aprenda a tomar ações que maximizem a recompensa.

Pergunta 3 0,4 em 0,4 pontos



Com o aprendizado supervisionado, são realizadas alimentações com um conjunto de exemplos de 🇹 dados de entrada e saída previamente rotulados (ou seja, com a resposta correta conhecida) e são ajustados para produzir a saída correta para novas entradas que ainda não foram vistas. Assinale a alternativa que expõe o que é aprendizado supervisionado e qual o seu objetivo principal.

Resposta



Selecionada:

É um tipo de aprendizado de máquina que treina algoritmos com dados rotulados para classificar dados em categorias.

Respostas:

a.

É um tipo de aprendizado de máquina que treina algoritmos com dados não rotulados para encontrar padrões nos dados.

É um tipo de aprendizado de máquina que treina algoritmos com dados rotulados para prever valores contínuos.

🕜 C.

É um tipo de aprendizado de máquina que treina algoritmos com dados rotulados para classificar dados em categorias.

É um tipo de aprendizado de máquina que treina algoritmos com dados não rotulados para prever valores discretos.

e.

É um tipo de aprendizado de máquina que treina algoritmos com dados não rotulados para encontrar padrões nos objetos.

Comentário da Resposta: C

resposta:

Comentário: É um tipo de aprendizado de máquina que treina algoritmos com dados rotulados para classificar dados em categorias. O objetivo principal é fazer com que o algoritmo aprenda a generalizar essas saídas para novos dados não vistos anteriormente.

Pergunta 4 0,4 em 0,4 pontos



O processo de aprendizado supervisionado é composto de três etapas. Quais são as etapas do processo de aprendizado supervisionado?

Resposta Selecionada: 👩 a. Treinamento, validação e teste.

Respostas:

a. Treinamento, validação e teste.

h Treinamento, análise e teste.

Análise, validação e teste.

d Treinamento, validação e previsão.

e Previsão, validação e teste.

Comentário

Resposta: A

da resposta:

Comentário: O processo de aprendizagem supervisionada compreende três fases: treinamento, validação e teste. Durante a etapa de treinamento, o algoritmo é exposto a dados rotulados e ajusta seus parâmetros para minimizar o erro entre as saídas previstas e as saídas reais. Na fase de validação, o desempenho do algoritmo é avaliado em um conjunto de dados separado para garantir que ele esteja generalizando corretamente e não esteja se ajustando demais aos dados de treinamento. Na etapa de teste, o algoritmo é avaliado em um conjunto de dados que ainda não foi visto, a fim de determinar sua capacidade de generalização para novos dados.

Pergunta 5 0,4 em 0,4 pontos

Como a técnica de árvores de decisão é afetada pela presença de outliers no conjunto de dados?

Resposta

🕜 b.

Selecionada:

A presença de *outliers* pode afetar significativamente a construção da árvore de decisão, levando a modelos menos precisos.

Respostas:

a.

As árvores de decisão são resistentes a outliers e não são afetadas por eles.



% b.

A presença de *outliers* pode afetar significativamente a construção da árvore de decisão, levando a modelos menos precisos.

A presença de outliers pode melhorar a precisão da árvore de decisão ao permitir a identificação de padrões únicos.

d.

A presença de outliers não é relevante para a construção da árvore de decisão, desde que o conjunto de dados seja grande o suficiente.

A presença de outliers não afeta a construção da árvore de decisão, mas pode levar a uma maior complexidade do modelo.

Comentário da resposta: Resposta: B

Comentário: A presença de outliers pode afetar significativamente a construção da árvore de decisão, levando a modelos menos precisos. A presença de outliers pode

levar a uma distorção nos subconjuntos de dados que são criados durante a

geração da árvore de decisão. Isso pode resultar em subconjuntos que são menos representativos do conjunto de dados como um todo e, portanto, podem levar a modelos menos precisos.

Pergunta 6 0,4 em 0,4 pontos



O algoritmo ID3 (Iterative Dichotomiser 3) é um algoritmo de aprendizado supervisionado de árvores de decisão desenvolvido por Ross Quinlan, em 1986.

Ele é usado para construir uma árvore de decisão a partir de um conjunto de dados rotulados. Assinale a alternativa que indica como o algoritmo ID3 funciona:

Resposta

🕜 a.

Selecionada:

1 – É realizada a escolha da melhor característica para dividir o conjunto de dados atual; 2 – Divide-se o conjunto de dados atual de acordo com os valores da característica escolhida; 3 – Após, é repetido os passos 1 e 2 para cada subconjunto de dados até que todos os nós sejam folhas ou até que a precisão desejada seja alcançada.

Respostas:



1 – É realizada a escolha da melhor característica para dividir o conjunto de dados atual; 2 – Divide-se o conjunto de dados atual de acordo com os valores da característica escolhida; 3 – Após, é repetido os passos 1 e 2 para cada subconjunto de dados até que todos os nós sejam folhas ou até que a precisão desejada seja alcançada.

b.

1 – É realizada a escolha da melhor característica para dividir o conjunto de dados atual; 2 – Divide-se o conjunto de dados do passado de acordo com os valores da característica escolhida; 3 – Após, é repetido os passos 1 e 2 para cada subconjunto de dados até que todos os nós sejam folhas ou até que a precisão desejada seja alcançada.

c.

1 – É realizada a escolha da melhor característica para dividir o conjunto de dados atual; 2 – Divide-se o conjunto de dados atual de acordo com os valores da característica escolhida; 3 – Após, é repetido os passos 1 e 2 para cada subconjunto de dados até que todos os nós sejam árvores ou até que a precisão desejada seja alcançada.

d.

1 – É realizada a escolha da melhor característica para multiplicar o conjunto de dados atual; 2 – Divide-se o conjunto de dados guardado de acordo com os valores da característica escolhida; 3 – Após, é repetido os passos 1 e 2 para cada subconjunto de dados até que todos os nós sejam folhas ou até que a precisão não seja alcançada.

e.

1 – É realizada a escolha da pior característica para dividir o conjunto de dados passados; 2 – Divide-se o conjunto de dados atual de acordo com os valores da característica escolhida; 3 – Após, é repetido os passos 1 e 2 para cada subconjunto de dados até que todos os nós sejam folhas ou até que a precisão desejada seja alcançada.

Comentário Resposta: A

da resposta:

Comentário: 1 – É realizado a escolha da melhor característica para dividir o conjunto de dados atual; 2 – Divide-se o conjunto de dados atual de acordo com os valores da característica escolhida; 3 – Após, é repetido os passos 1 e 2 para cada subconjunto de dados até que todos os nós sejam folhas ou até que a precisão desejada seja alcançada.

Na alternativa A, é descrito corretamente o funcionamento do algoritmo ID3. O algoritmo ID3 é usado para construir uma árvore de decisão a partir de um conjunto de dados rotulados. Ele começa escolhendo a melhor característica para dividir o conjunto de dados atual. Em seguida, o conjunto de dados atual é dividido de acordo com os valores da característica escolhida, criando um nó para cada valor da característica e associando o subconjunto de dados correspondente a esse nó. O processo é então repetido para cada subconjunto de dados até que todos os nós sejam folhas ou até que a precisão desejada seja alcançada.

O funcionamento do algoritmo ID3 pode ser descrito da seguinte maneira:

- 1 Identifique a melhor característica para dividir o conjunto de dados atual, o que é feito ao calcular a medida de ganho de informação para cada característica e selecionar aquela com o maior ganho.
- 2 Divida o conjunto de dados atual em subconjuntos com base nos valores da característica selecionada. Crie um nó para cada valor da característica e associe o subconjunto de dados correspondente a esse nó.
- 3 Repita os passos 1 e 2 para cada subconjunto de dados até que todos os nós sejam folhas ou até que a precisão desejada seja alcançada.

Pergunta 7 0,4 em 0,4 pontos



A clusterização é uma técnica de aprendizado não supervisionado que busca identificar grupos ou conjuntos de dados similares com base em sua semelhança semântica, sem a necessidade de rótulos predefinidos. Dessa forma, é possível concluir que *clustering* é?

Resposta

🕜 C.

Selecionada:

Uma técnica que tem como objetivo agrupar dados que se assemelham em conjuntos.

Respostas:

- a. Uma técnica para detecção de anomalias.
- b. Uma técnica para reduzir a dimensionalidade dos dados.

⊘ C.

Uma técnica que tem como objetivo agrupar dados que se assemelham em conjuntos.

- d. Uma técnica para rotular dados.
- e. Uma técnica para interpretar dados não rotulados.

Comentário da Resposta: C

resposta: Comentário: Clustering é uma técnica de agrupamento em que os algoritmos

tentam encontrar padrões ou estruturas nos dados, agrupando-os em conjuntos

de dados similares.

Pergunta 8 0,4 em 0,4 pontos



Aprendizado por reforço é uma classe de aprendizado de máquina em que um agente aprende a 🗹 tomar decisões adequadas em um ambiente por meio da exploração e do recebimento de incentivos ou penalidades. Quais os tipos principais de aprendizagem por reforço na Inteligência Artificial?

Resposta

Selecionada:

Aprendizagem por valor; aprendizagem por política; aprendizagem por actorcritic; aprendizagem por imitação; aprendizagem por inversão de controle.

Respostas:

Aprendizagem por inversão de controle; aprendizagem por política; aprendizagem por actor-critic.

h.

Aprendizagem por política; aprendizagem por actor-critic; aprendizagem por inversão de controle.



Aprendizagem por valor; aprendizagem por política; aprendizagem por actorcritic; aprendizagem por imitação; aprendizagem por inversão de controle.

d.

Aprendizagem por valor; aprendizagem por política; aprendizagem por atorcritic; aprendizagem por imunização; aprendizagem por inversão de controle.

Aprendizagem por valor; aprendizagem por feedback; aprendizagem por atorcritic; aprendizagem por imitação; aprendizagem por inversão de controle.

Comentário da resposta:

Resposta: C

Comentário: Aprendizagem por valor; aprendizagem por política; aprendizagem por actor-critic; aprendizagem por imitação; aprendizagem por inversão de controle. Esses são os principais tipos de aprendizagem por reforço na Inteligência Artificial. A aprendizagem por valor envolve a escolha de ações que maximizam uma função de valor, enquanto a aprendizagem por política envolve a aprendizagem direta de uma política de decisão. A aprendizagem por actor-critic combina os dois tipos anteriores e é uma das técnicas mais populares de aprendizagem por reforço. A aprendizagem por imitação envolve a imitação de um especialista humano ou de um agente treinado em vez de explorar o ambiente diretamente. A aprendizagem por inversão de controle é uma técnica em que o agente aprende a partir de exemplos fornecidos por um instrutor.

Pergunta 9 0,4 em 0,4 pontos



O neurônio artificial é a unidade básica da rede neural artificial e tem como responsabilidade a 🪄 execução de operações matemáticas e tomada de decisões. Aponte quais são as funções de ativação mais comuns utilizadas em neurônios artificiais?

Resposta

d.

Selecionada:

Função degrau; função sigmoidal; função tangente hiperbólica; função ReLU (Rectified Linear Unit); função Softmax.

Respostas:

Função degrau; função sigmoidal; função tangente superbólica; função ReLE (Rectified Linear Unit); função Softmax.

b.

Função degrau; função sigmoidal; função tangente; função Unit; função Softmax.

C.

Função degrau; função sigmoidal; função hiperbólica; função ReLU (Rectified Linear Unit); função Softmix.

o d.

Função degrau; função sigmoidal; função tangente hiperbólica; função ReLU (Rectified Linear Unit); função Softmax.

e.

Função degrau; função sigmoidal; função tangente hiperbólica; função ReLE; função Softmex.

Comentário

Resposta: D

da resposta:

Comentário: Função degrau; função sigmoidal; função tangente hiperbólica; função ReLU (Rectified Linear Unit); função Softmax.

São apresentadas as funções de ativação mais comuns usadas em neurônios artificiais. A função degrau é uma função de ativação simples que retorna 1 se a entrada for maior que um determinado limiar e 0, caso contrário. A função sigmoidal tem uma curva em forma de "S" e é comumente usada em problemas de classificação binária. A função tangente hiperbólica é semelhante à sigmoidal, mas tem uma saída variando de -1 a 1, o que permite uma convergência mais rápida. A função ReLU é uma função de ativação não-linear que retorna 0 se a entrada for negativa e a entrada se ela for positiva. Finalmente, a função Softmax é comumente usada na camada de saída de uma rede neural para produzir uma distribuição de probabilidade sobre as classes de saída.

Pergunta 10 0,4 em 0,4 pontos



Os Algoritmos Genéticos (AGs) usam conceitos da biologia evolutiva, como seleção natural, 🇹 reprodução e mutação, para encontrar soluções para problemas complexos. Existem vários tipos de Algoritmos Genéticos (AGs), cada um com suas próprias características e aplicações específicas. Assinale a alternativa que contém os principais tipos de AGs.

Resposta

% b.

Selecionada:

Algoritmo Genético Clássico (AGC); Algoritmo Genético Evolutivo (AGE); Algoritmo Genético Estocástico (AGE); Algoritmo Genético de Mapa de Otimização (AGMO); Algoritmo Genético de Programação (AGP); Algoritmo Genético Multiobjetivo (AGMO); Algoritmo Genético de Partícula (AGP).

Respostas:

a.

Algoritmo Genético Clássico (AGC); Algoritmo Genético Evolutivo (AGE); Algoritmo Genético Estocástico (AGE); Algoritmo Autêntico de Mapa de Otimização (AAMO); Algoritmo Genético de Programação (AGP); Algoritmo Genético Multiobjetivo (AGMO); Algoritmo Genético de Partícula (AGP).

🕜 b.

Algoritmo Genético Clássico (AGC); Algoritmo Genético Evolutivo (AGE); Algoritmo Genético Estocástico (AGE); Algoritmo Genético de Mapa de Otimização (AGMO); Algoritmo Genético de Programação (AGP); Algoritmo Genético Multiobjetivo (AGMO); Algoritmo Genético de Partícula (AGP).

c

Algoritmo Genético Clássico (AGC); Algoritmo Genético Evolutivo (AGE); Algoritmo Elástico (AE); Algoritmo Genético de Mapa de Otimização (AGMO); Algoritmo Genético de Programação (AGP); Algoritmo Genético Multiobjetivo (AGMO); Algoritmo Genético de Partícula (AGP).

d.

Algoritmo Genético Clássico (AGC); Algoritmo Genético Evolutivo (AGE); Algoritmo Genético Estocástico (AGE); Algoritmo Genérico de Mapa de Otimização (AGMO); Algoritmo Genético de Programação (AGP); Algoritmo Genético Mono-objetivo (AGMO); Algoritmo Genético de Partícula (AGP).

e.

Algoritmo Genético Clássico (AGC); Algoritmo Genético Evolutivo (AGE); Algoritmo Genético Estocástico (AGE); Algoritmo Genético de Mapa de Atualizado (AGMA); Algoritmo Genético de Programação (AGP); Algoritmo Genético Multiobjetivo (AGMO); Algoritmo Genético de Partícula (AGP).

Comentário

Resposta: B

da resposta:

Comentário: Algoritmo Genético Clássico (AGC); Algoritmo Genético Evolutivo (AGE); Algoritmo Genético Estocástico (AGE); Algoritmo Genético de Mapa de Otimização (AGMO); Algoritmo Genético de Programação (AGP); Algoritmo Genético Multiobjetivo (AGMO); Algoritmo Genético de Partícula (AGP).

A alternativa B apresenta os principais tipos de algoritmos genéticos. O Algoritmo Genético Clássico (AGC) é o tipo mais simples de algoritmo genético, em que as soluções candidatas são representadas por sequências de *bits* e evoluídas por meio de operadores de seleção, *crossover* e mutação. O Algoritmo Genético Evolutivo (AGE) usa uma representação mais complexa das soluções, como cadeias de caracteres ou estruturas de dados. O Algoritmo Genético Estocástico (AGE) é semelhante ao AGC, mas com a adição de elementos estocásticos em sua operação. O Algoritmo Genético de Mapa de Otimização (AGMO) usa técnicas de mapeamento para gerar soluções candidatas, enquanto o Algoritmo Genético de Programação (AGP) é usado para evoluir programas ou funções matemáticas. O Algoritmo Genético Multiobjetivo (AGMO) é usado para otimizar várias funções objetivas simultaneamente e o Algoritmo Genético de Partícula (AGP) é uma variante de algoritmos genéticos que usa conceitos de otimização por enxame de partículas.