ração dos l	idos. os Dados: Coleta, descrição e análise inicia Dados: Limpeza, integração e transformaç					
ıado. :lagem: Sel	eção e aplicação de técnicas de modelage	autradas para crídos conseíficas Evamplas da técnicas				
ição: Verific mentação:	car se o modelo atende aos objetivos estal Aplicar os modelos em ambiente operacio	nal para uso contínuo. 1. Regressão Linear: Previsão de preços de casas.				
	N° CU	2. Árvores de Decisão: Classificação de e-mails como spam ou não spam.				
	NOME <u>eduard</u>	 Aprendizagem não supervisionada: Trabalha com dados não rotulados para encontrar padrões ou estruturas. Exemplos de técnicas: 				
	NOME <u>Eduard</u>	1. K-Means Clustering: Segmentação de clientes.				
		 Análise de Componentes Principais (PCA): Redução de dimensionalidade em dados genômicos. 				
		 Aprendizagem por reforço: Baseia-se em agentes que aprendem interagindo com um ambiente, recebendo recompensas ou punições. Exemplos de técnicas: 				
	GRUPO 1 (4 valores)	RESPONDA ÀS QI 1. Q-Learning: Jogos como xadrez ou Go.				
	QUESTÃO 1	 Deep Q-Networks (DQN): Controle de robôs em ambientes dinâmicos. No desenvolvimento de sistemas de aprendizagem automática (machine learning) podem ser utilizados 				
		diferentes paradigmas de aprendizagem.				
		Neste contexto pretende-se que:				
		a) caracterize os paradigmas de aprendizagem supervisionada, não supervisionada e por reforço;				
		b) apresente dois exemplos de técnicas de cada paradigma, ilustrando-os com casos de aplicação.				
	QUESTÃO 2	QUESTÃO 2 O processo de desenvolvimento de uma solução de aprendizagem automática envolve diversas etapas, que podem diferir de acordo com a metodologia escolhida.				
		Tendo em consideração a metodologia CRISP-DM, pretende-se que enumere e descreva as suas etapas.				
	GRUPO 2 (4 valores)	Responda às questões deste grupo no espaço reservado <u>PREENCHENDO OS ESPAÇOS VAZIOS</u> com as expressões devidas de modo que a afirmação seja correta.				
	QUESTÃO 1	No contexto da utilização de técnicas de aprendizagem automática (machine learning), a adoção de uma				
		metodologia para a extração de conhecimento descreve e cria <u>etapas</u>				
		pelos quais deverá passar o desenvolvimento de um projeto de extração de conhecimento para				
		a tomada de decisao				
	QUESTÃO 2	A metodologia de extração de conhecimento que se desenvolve em 5 etapas, a saber,				
		sample / amostra , Explore , Modify ,				
		Modele <u>Acess / avaliacao</u> , denomina-se SEMMA.				
	QUESTÃO 3	Máquina de Vetores de Suporte (Support Vector Machine) é uma técnicasupervisionada de				
		aprendizagem automática que pode ser utilizada para resolver problemas de regressao e				
		declassificacao				
	QUESTÃO 4	Num diagrama de caixa (<i>boxplot</i>), como no exemplo à direita, o				
		ponto C corresponde à <u>mediana</u> , a caixa G F o G ∞ o F				

representa <u>intervalo interquartil</u> dos dados do estudo, e <u>T</u>

os círculos **F** identificam os valores _____ do *dataset*.

N	l°			
- 11				

GRUPO 3 (6 valores)	RESPONDA ÀS QUESTÕES DESTE GRUPO NO ESPAÇO RESERVADO.				
	Considere o <i>dataset Titanic</i> , utilizado por diversas vezes ao longo do semestre. Considere também o excerto de código apresentado na Figura 1, onde é apresentada a construção e avaliação de um modelo de aprendizagem automática.				
QUESTÃO 1	O excerto apresentado contém imprecisões. Identifique e corrija-as utilizando o espaço disponível ao lado da figura (<u>não deve copiar todo o excerto, mas apenas aquilo que corrigiu</u>).				
[1] df = pd.read_c	csv('titanic_dataset.csv')				
[2] X = df.drop([' 'Ticke	drop(['Survived', 'Age', 'PassengerId', 'Name', 'Ticket', 'Cabin', 'Embarked', 'Sex'], axis=1)				
[3] y = df['Surviv	y = df['Survived']				
4 sex_ohe = pd.merge(df['Sex'], drop_first=True)					
[5] embarked_ohe = pd.merge(df['Embarked'], drop_first=True)					
[6] X = pd.concat([X, sex_ohe, embarked_ohe], axis=1)					
7 X_train, X_tes	st, y_train, y_test = rain_test_split(y, X, test_size=0.3)				
[8] mode1 = Sequer	[4] sex_ohe = pd.get_dummies(df['Sex'], drop_first=True) # Substitui				
[9] model.add(Dens	se(16, input_dim=y.shape[1],				
[10] model.add(Dens	se(8, activation='relu')) [7] X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_si				
	se(1, activation='sigmoid')) [9] model.add(Dense(16, input_dim=X.shape[1], activation='relu')) # (
[12] model.compile(<pre>[loss = 'binary_crossentropy', optimizer = 'adam', metrics = ['mse']) # Substitution [13] model.fit(X_train, y_train, epochs=50, batch_size=32) # Substitution [14] model.fit(X_train, y_train, epochs=50, batch_size=32) # Substitution [15] model.fit(X_train, y_train, epochs=50, batch_size=32, epochs=50, epochs=50, epochs=50, epochs=60</pre>				
[13] model.transfor	m(X_train, y_train, epochs=50,				
	atch_size=32)				
[14] 1055, acc = IIIC	odel.evaluate(X_train, y_train)				
	Figura 1. Excerto de um modelo de aprendizagem.				
QUESTÃO 2	Identifique a técnica de aprendizagem utilizada no excerto de código apresentado na Figura 1, e indique				
	quatro hiperparâmetros passíveis de serem modificados para afinar o modelo.				
	Questão 2: Técnica de aprendizagem e hiperparâmetros				
	 Técnica de aprendizagem: A técnica usada é Redes Neurais Artificiais (RNA), uma abordagem de aprendizagem supervisionada. 				
	Quatro hiperparâmetros ajustáveis:				
	1. Número de neurônios em cada camada: Controla a capacidade de aprendizado da rede.				
	2. Taxa de aprendizado: Define o passo dado durante a otimização.				
	 Função de ativação: Pode variar (e.g., ReLU, sigmoid, tanh) para diferentes comportamentos do modelo. 				
	4. Número de épocas (epochs): Define quantas vezes o modelo passa pelos dados durante o				
QUESTÃO 3	treinamento. Admita que o <i>dataset Titanic</i> não está balanceado. Descreva de que forma este desbalanceamento				
	influencia o modelo. Questão 3: Impacto do desbalanceamento no modelo				
	Se o dataset Titanic não estiver balanceado, o impacto será:				
	1. Previsões enviesadas: O modelo pode aprender a prever principalmente a classe majoritár				
	(por exemplo, "não sobreviveu"), ignorando os padrões da classe minoritária ("sobreviveu"				
	2. Métricas distorcidas: A acurácia pode parecer alta, mas métricas como recall e F1-score pa				
	classe minoritária seriam baixas.				

3. Soluções para lidar com o desbalanceamento:

• Reamostragem: Balancear o dataset usando técnicas como oversampling (aumentar a

• Atribuir pesos às classes: Ajustar a função de perda para penalizar erros na classe

• Estratégias de dados sintéticos: Usar métodos como SMOTE (Synthetic Minority Oversampling Technique) para gerar novos exemplos da classe minoritária.

classe minoritária) ou undersampling (reduzir a classe majoritária).

	· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·						
GRUPO 4 (6 valores)	Comente as afirmações seguintes, assinalando a sua veracidade (V) ou falsidade (F), justificando a resposta EXCLUSIVAMENTE no espaço disponibilizado.						
	NÃO SÃO CONSIDERADAS respostas para as quais não exista justificação expressa.						
QUESTÃO 1	No desenvolvimento de sistemas de aprendizagem automática, a fase de preparação de dados tem particular importância porque os dados obtidos do «mundo físico» são incompletos, contêm lixo e são falsos.						
	 Verdadeiro (V) Justificativa: Os dados obtidos do mundo físico frequentemente apresentam problemas como valores incompletos, ruídos e inconsistências. A preparação de dados é essencial para corrigir essas questões e garantir a qualidade do modelo. 						
QUESTÃO 2	Técnicas de aprendizagem automática baseadas no desenvolvimento de árvores de decisão são utilizadas exclusivamente para a resolução de problemas de classificação.						
	 Falso (F) Justificativa: Técnicas baseadas em árvores de decisão, como Decision Tree ou Random Fores podem ser usadas tanto para classificação quanto para regressão, dependendo do problem 						
QUESTÃO 3	Paradigmas de aprendizagem com supervisão exigem maior intervenção humana do que qualquer outro paradigma uma vez que necessitam de quem desempenhe o papel de supervisor.						
	 Verdadeiro (V) Justificativa: Nos paradigmas de aprendizagem supervisionada, é necessário ter dados rotulados, o que exige intervenção humana para classificar e organizar os dados previamente. 						
QUESTÃO 4	V 0 tratamento de valores nulos (<i>missing values</i>) existentes num <i>dataset</i> pode envolver a remoção de observações/registos ou de atributos/características.						
	Verdadeiro (V) • Justificativa: Tratamento de valores nulos pode incluir tanto a remoção de registros que contenham valores ausentes quanto a exclusão de atributos que possuem muitos dados faltantes, dependendo da relevância para o modelo.						
	raitantes, dependendo da reievancia para o modeio.						
a=a=~~a==							
QUESTÃO 5	f A matriz de confusão à direita apresenta um valor de <i>accuracy</i>						
	não sim						
Falso (F	MAO 50 10 60						
	stificativa: A matriz de confusão não indica que o valor de <i>accuracy</i> seja $\frac{165}{150}$. Para calcular a suracy, usa-se a fórmula:						
	$ ext{Accuracy} = rac{ ext{predições corretas}}{ ext{total de predições}} = rac{50+100}{165} = 0,91(91\%).$						
QUESTÃO 6	f Num processo de aprendizagem automática, a qualidade dos dados não afeta os resultados do processo uma vez que na fase de preparação de dados serão resolvidos todos os problemas como, por exemplo, ruído, <i>outliers</i> , dados falsos ou dados duplicados.						

 Justificativa: Embora a fase de preparação de dados seja fundamental, ela não pode resolver completamente problemas como ruído, outliers ou dados falsos, especialmente quando eles são persistentes ou complexos. A qualidade dos dados impacta diretamente o desempenho do

Falso (F)

modelo.