Métodos básicos de aprendizado supervisionado

Prof. Rodrigo Pedrosa

2 de agosto de 2025

1 Leitura

- 1. Wikipedia Método do mínimos quadrados
- 2. Wikipedia Regressão linear
- 3. Wikipedia Regressão polinomial
- 4. ChatGPT (Depois de estudar todas as opções anteriores)

2 Questões teóricas

Regressão linear

- 1. O que é a regressão linear e em que contexto é usada?
- 2. Dado um conjunto de dados de salários e anos de experiência em uma empresa, como seria um modelo de regressão linear simples para prever o salário com base na experiência? Como podemos interpretar os coeficientes de regressão? Como podemos avaliar a qualidade do modelo?
- 3. Em um conjunto de dados de vendas mensais de uma empresa, como seria um modelo de regressão linear múltipla para prever as vendas com base em variáveis como preço do produto, gastos com publicidade e desemprego na região? Caso notemos underfitting como podemos tentar resolver?
- 4. Considere a base de dados abaixo:

$$\begin{array}{c|cccc} x_1 & x_2 & y \\ \hline 4 & 5 & 12 \\ 3 & 8 & 17 \\ 1 & 3 & 5 \\ \end{array}$$

- (a) Escreva a expressão genérica de um modelo linear para as variáveis deste problema.
- (b) Escreva a expressão da soma do erro quadrado médio em função do pesos do modelo para a base de dados apresentada.
- (c) Apressente o gradiente da função de erro apresentada na questão anterior.
- (d) Dado o vetor de pesos $\mathbf{w} = [1, 2, 3]^t$. Qual a previsão do modelo para a entrada $\mathbf{x} = [1, 1, 1]^t$? Qual o erro absoluto total deste modelo para a base de dados apresentada.
- 5. Como podemos gerar modelos de regressão não-linear utilizando a técnica dos mínimos método dos mínimos quadrados

Regressão Logística

- 1. O que é a regressão logística e em que contexto é usada?
- 2. Como a função sigmoide é usada na regressão logística?
- 3. Como avaliar a qualidade de um modelo de regressão logística?
- 4. Em um conjunto de dados que descreve estudantes que se candidataram a programas de pósgraduação, cada registro contém informações sobre a pontuação do teste GRE, a pontuação no TOEFL, o GPA da graduação e o departamento escolhido. Apresente um modelo de regressão logística para prever se um candidato será admitido em um programa de pós-graduação com base em suas informações. Como podemos interpretar os coeficientes de regressão para identificar as características mais importantes para a admissão.

Árvores de decisão

- 1. O que é uma árvore de decisão e como ela é usada na aprendizagem de máquina?
- 2. Qual é a diferença entre os algoritmos de construção de árvore de decisão para classificação e para regressão?
- 3. O que podemos fazer para evitar o overfitting em árvores de decisão?
- 4. Considere um conjunto de dados com 100 exemplos, dos quais 60 pertencem à classe A e 40 pertencem à classe B. Calcule o índice de Gini desse conjunto de dados.
- 5. Em um conjunto de dados com 80 exemplos, dos quais 45 pertencem à classe X e 35 pertencem à classe Y. Calcule o índice de Gini desse conjunto de dados.
- 6. Suponha que um conjunto de dados seja dividido em dois subconjuntos, onde o subconjunto A contém 30 exemplos, dos quais 20 pertencem à classe P e 10 pertencem à classe Q, e o subconjunto B contém 70 exemplos, dos quais 40 pertencem à classe P e 30 pertencem à classe Q. Calcule o ganho de Gini para essa divisão com base no índice de Gini inicial do conjunto de dados.
- 7. Considere um conjunto de dados com duas características, "Altura" (com valores "Alto"e "Baixo") e "Idade" (com valores "Jovem"e "Adulto"), e uma classe "Classe" (com valores "A"e "B"). Considere a seguinte tabela de dados:

Altura	Idade	Classe
Alto	Jovem	A
Alto	Adulto	A
Baixo	Jovem	В
Baixo	Adulto	В
Alto	Jovem	В
Baixo	Adulto	A

Construa uma árvore de decisão para classificar os exemplos com base nessas características, usando o critério de Gini.

- 8. Dado um conjunto de dados com 100 exemplos, onde 70 pertencem à classe X e 30 pertencem à classe Y, avalie duas divisões possíveis com base no índice de Gini, e determine qual delas é mais preferível em termos de impureza.
- 9. Considere a seguinte base de dados:

Example	Author	Thread	Length	$Where_read$	$User_action$
e_1	known	new	long	home	skips
e_2	unknown	new	short	work	reads
e_3	unknown	followup	long	work	skips
e_4	known	followup	long	home	skips
e_5	known	new	short	home	reads
e_6	known	followup	long	work	skips
e_7	unknown	followup	short	work	skips
e_8	unknown	new	short	work	reads
e_9	known	followup	long	home	skips
e_{10}	known	new	long	work	skips
e_{11}	unknown	followup	short	home	skips
e_{12}	known	new	long	work	skips
e_{13}	known	followup	short	home	reads
e_{14}	known	new	short	work	reads
e_{15}	known	new	short	home	reads
e_{16}	known	followup	short	work	reads
e_{17}	known	new	short	home	reads
e_{18}	unknown	new	short	work	reads
e_{19}	unknown	new	long	work	?
e_{20}	unknown	followup	short	home	?

- (a) Apresente uma árvore de decisão para a classificação das User-actions e calcule o grau de impureza (I_G) médio do nó raiz da sua árvore. (Obs: $I_G(p) = 1 \sum_{i=1}^J p_i^2$)
- (b) De acordo com a árvore apresentada, qual a classificação dos exemplos e_{19} e e_{20} ?

3 Questões Práticas

- 1. Reproduza o tutorial disponível em https://www.analyticsvidhya.com/blog/2021/06/end-to-end-machine-learning-use-case-for-beginners/ com os dados https://www.kaggle.com/datasets/mrigaankjaswal/student-performance-in-mathematics-and-portuguese
- 2. Substitua o modelo do tutorial por uma Árvore de Decisão e faça uma análise comparativa quantitativa e qualitativa entre o modelo de Regressão Linear e a Árvore de decisão.