uni**1500** �

ANALISTA DE DADOS | Nov22



Análise de Regressão

□ OBJETIVO:

Estudar o relacionamento entre uma variável dependente (alvo/resposta) e uma ou mais variáveis independente (preditor).

Ajuda a entender como o valor da variável dependente está mudando quando levamos em consideração uma variável independente enquanto outras variáveis independentes são mantidas fixas.

□ PROCEDIMENTO:

Obter uma relação funcional (modelo matemático) que associe a variável resposta com as variáveis preditoras (uma ou mais). Ou seja, partir do conhecimento do valor das variáveis preditoras, possamos obter o máximo possível de informações sobre a variável resposta, isto é: Y = f(x).



Alguns usos

Usado principalmente para predição, previsão, modelagem de série temporal e determinação da relação causal-efeito entre as variáveis.

- Explicar situações que se quer entender: Por que as ligações para o atendimento ao cliente caíram no mês passado?
- Prever algo sobre o futuro: Como serão as vendas nos próximos seis meses?
- O risco de uma doença cardíaca, dado o histórico familiar e uma série de características físicas e psicológicas.
- Em finanças, calcular o Beta (volatilidade dos retornos em relação ao mercado geral) para uma ação.



Modelos de Regressão

QUESTÕES:

- Se LINEAR, qual o número de variáveis respostas?
 - UMA \longrightarrow Univariada $Y_{nx1} = f(x)$

Ex: A partir do valor do Peso, prever valor da Altura

DUAS OU MAIS — Multivariada

$$Y_{nxp} = f(x)$$

Ex: A partir do valor do Peso, prever valor da Altura e da Circunferência da cintura.

Modelos de Regressão



Modelos de Regressão

QUESTÕES:

- Se UNIVARIADO, qual o número de variáveis preditoras?
 - UMA → Simples

$$Y_{nx1} = f(x_{nx2})$$

Ex: A partir do valor do Peso, prever valor da Altura

DUAS OU MAIS --> Múltipla

$$Y_{nx1} = f(x_{nxp}), p>2$$

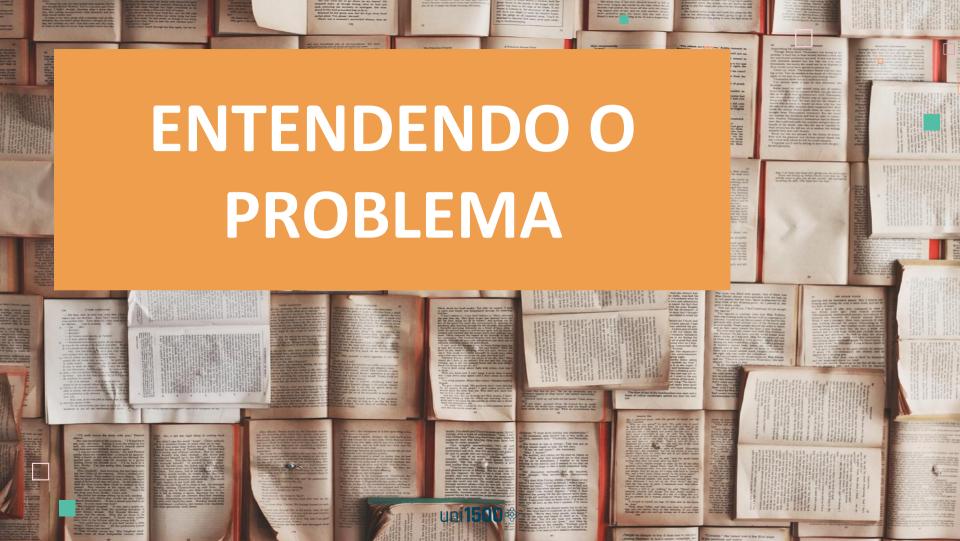
Ex: A partir do valor do Peso, da Circunferência da cintura, do Gênero e da ldade, prever o valor da Altura.



Modelos de Regressão







Entendendo o Problema

O banco de dados a ser analisado é composto por 5 variáveis:

- Ano;
- Mês;
- Taxa de juros;
- Taxa de desemprego;
- Preço de ações.

- a) Quais seriam as variáveis preditoras?
- b) Qual seria a variável de interesse?
- c) Por que deveríamos usar regressão?

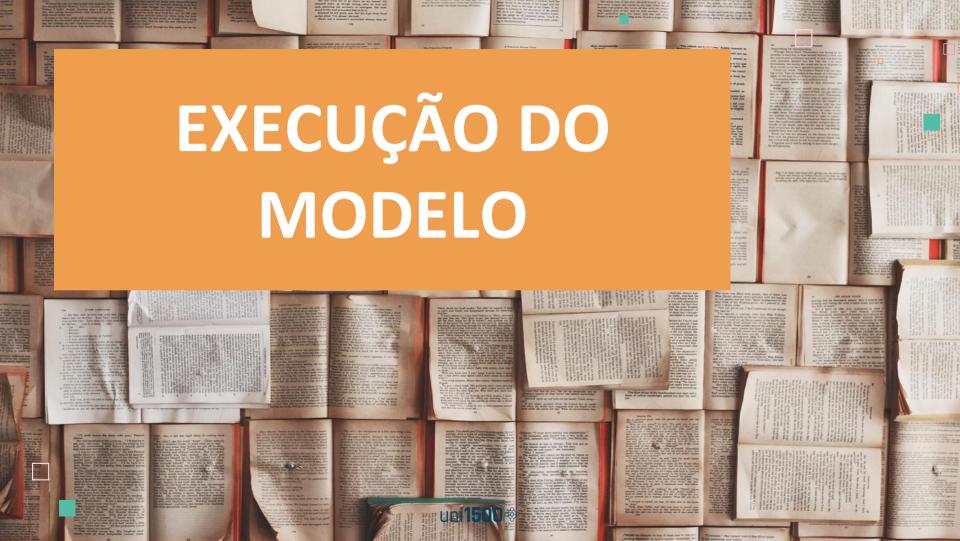


Análise Preliminar

Algumas análises que podemos fazer nesta etapa são:

- Calcular as medidas-resumo e visualizá-las em um boxplot para detectar possíveis outliers;
- Verificar se alguma variável categórica/binária precisa de algum tratamento;
- Utilizar gráficos de dispersão para verificar quais as melhores "candidatas" para integrar o modelo.





Execução do Modelo

Interpretações que necessitam ser realizadas nesta etapa:

- Na seção de resíduos, verificar se a mediana está próxima de zero e se os valores máximo e mínimo são iguais (ou próximos) em valores absoluto;
- Interpretar os coeficientes do modelo;
- Analisar a significância de cada variável no modelo pelo seu p-valor;
- Calcular intervalos de confiança para seus coeficientes.





REGRESSÃO

Métricas de qualidade do ajuste

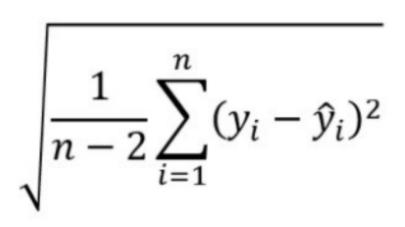
Para verificar a qualidade do ajuste de um modelo, utiliza-se três métricas:

- RSE (Erro padrão dos Resíduos);
- R-Quadrado (R²);
- Estatística-F.

Métricas de qualidade do ajuste - RSE

O RSE (Erro Padrão dos Resíduos) mede o desvio dos resíduos, ou seja, a influência daquilo que o modelo não consegue controlar ou captar.

Queremos que o RSE seja o menor possível, pois ele representa os padrões que não foram explicados pelo modelo.

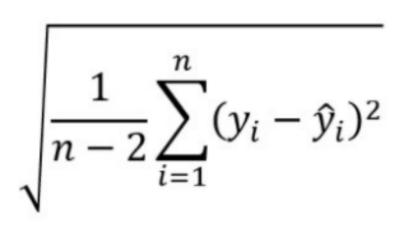




Métricas de qualidade do ajuste - RSE

O RSE (Erro Padrão dos Resíduos) mede o desvio dos resíduos, ou seja, a influência daquilo que o modelo não consegue controlar ou captar.

Queremos que o RSE seja o menor possível, pois ele representa os padrões que não foram explicados pelo modelo.



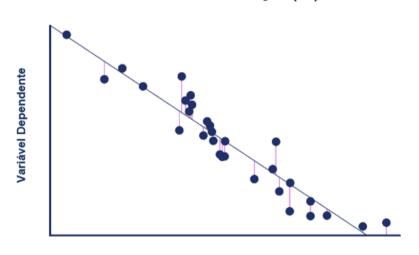


Métricas de qualidade do ajuste – R²

- O coeficiente de determinação (R²) mede quão bem um modelo estatístico prevê um resultado (variável dependente do modelo).
- O menor valor possível de R² é 0 e o maior valor possível é 1. Ou seja, quanto melhor um modelo for em fazer previsões, mais próximo seu R² estará de 1.
- Mais tecnicamente, R² é uma medida de quão bom está o ajuste pois é a proporção da variância na variável dependente que é explicada pelo modelo.

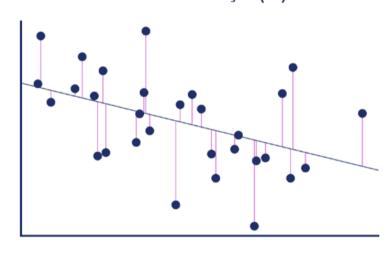
Avaliação do modelo – R²

Coeficiente de determinação (R2) = 0.9



Variável Independente

Coeficiente de determinação (R2) = 0.2



Variável Independente

LIMITAÇÕES

- Não performa bem em modelos não lineares e categóricos;
- Não determina se as estimativas e previsões dos coeficientes são tendenciosas/enviesadas.

Variável Dependente



