Tópicos Avançados da Computação II

Cursos de Sistema de Informação e Engenharia de Software

Professor: Douglas Grillo





Professor: Douglas Grillo

Introdução a Regressão Linear

Definição de regressão linear:

• É uma técnica estatística que modela a relação entre uma variável dependente (resposta) e uma ou mais variáveis independentes (preditoras).

Importância em análise de dados:

• Identificação de padrões e previsão de valores futuros.

Exemplos:

 Previsão de vendas, comportamento de usuários em sistemas, análise de eficiência de software.

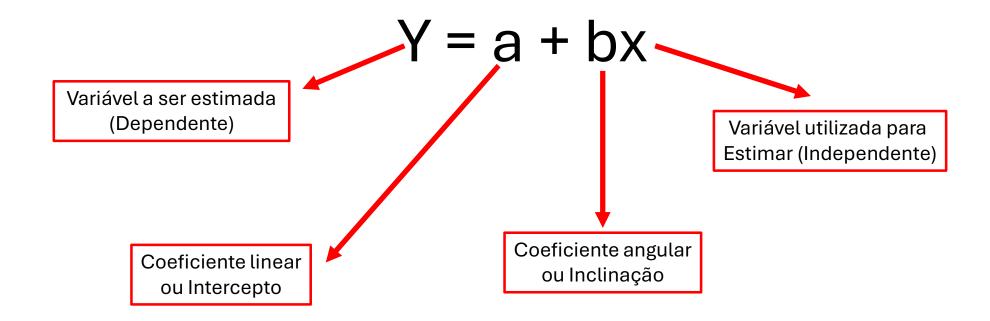




Professor: Douglas Grillo

Regressão Linear Simples

• Fórmula:





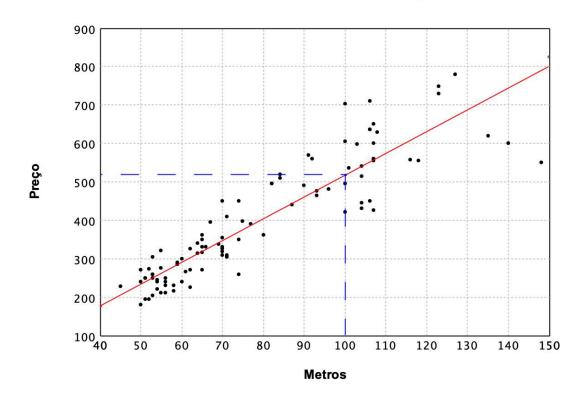




Professor: Douglas Grillo

Regressão Linear Simples

 Gráfico de uma regressão simples: Visualização de uma linha reta que melhor ajusta os pontos de dados. Aptos de SBC: Metros vs Preço



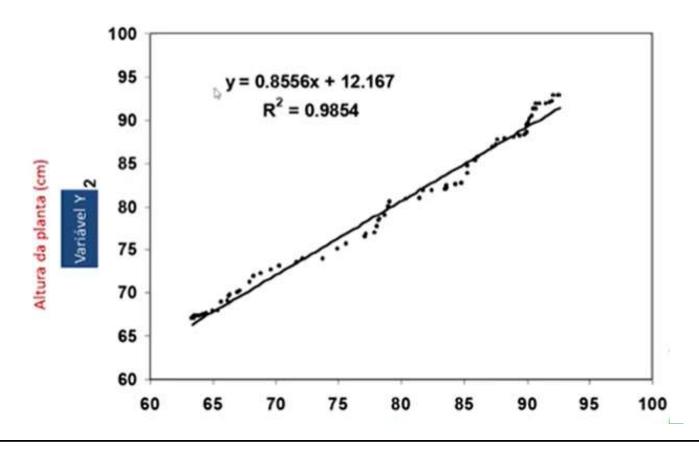






Professor: Douglas Grillo

Vamos Interpretar a Regressão abaixo









Professor: Douglas Grillo

Avaliação do Modelo

Coeficiente de determinação R²:

• Explica o quão bem os dados se ajustam ao modelo. Valor entre 0 e 1.





Overfitting

Definição de overfitting:

• Overfitting ocorre quando um modelo de machine learning ou regressão se ajusta tão bem aos dados de treinamento que começa a capturar não apenas o padrão subjacente, mas também o ruído ou as flutuações aleatórias dos dados. Isso faz com que o modelo tenha um desempenho excelente nos dados de treinamento, mas falhe em generalizar para novos dados (dados de teste ou dados reais no futuro).





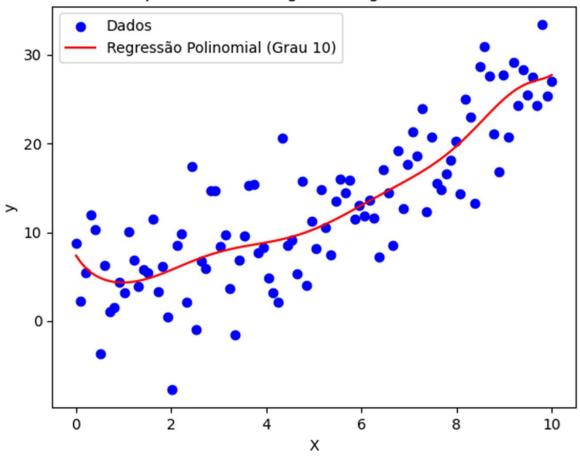
Sinais de Overfitting

- O erro de treinamento é extremamente baixo, mas o erro de teste (com novos dados) é alto.
- O modelo é muito complexo (ex.: muitos parâmetros ou um polinômio de alto grau em uma regressão).





Exemplo de Overfitting com Regressão Polinomial









Professor: Douglas Grillo

Para evitar overfitting:

- **Regularização:** Use métodos como Ridge ou Lasso para penalizar modelos muito complexos.
- Mais dados: Treinar com um maior número de amostras pode ajudar a reduzir o overfitting.
- Cross-validation: Divida os dados em partes de treinamento e teste para avaliar melhor a performance do modelo.





Underfitting

- Underfitting acontece quando o modelo é muito simples para capturar a relação entre os dados. Isso significa que ele não consegue reconhecer padrões adequadamente, levando a um desempenho ruim tanto nos dados de treinamento quanto nos de teste.
- O underfitting pode ocorrer quando o modelo não tem flexibilidade suficiente para se ajustar aos dados (ex.: usando uma regressão linear simples para dados que têm uma relação não linear).





Sinais de Underfitting

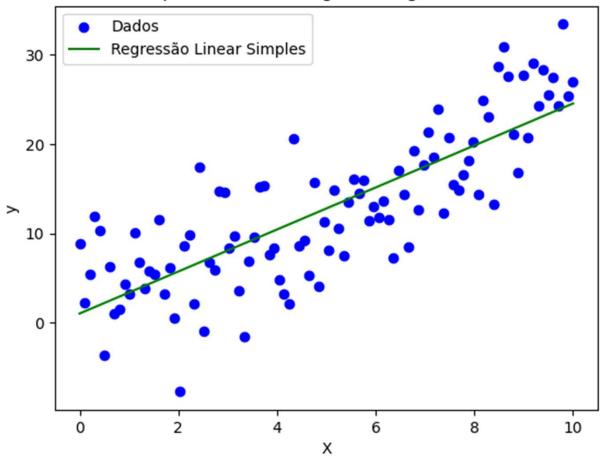
 O erro é alto tanto nos dados de treinamento quanto nos dados de teste.

 O modelo pode ser muito rígido ou simples, como uma linha reta em dados com um padrão curvo.





Exemplo de Underfitting com Regressão Linear









Professor: Douglas Grillo

Para evitar underfitting:

 Modelos mais complexos: Usar modelos mais flexíveis, como polinômios de grau mais alto, redes neurais ou modelos não lineares.

• Feature Engineering: Criar novas variáveis (features) que possam capturar melhor a relação entre os dados.





Resumindo

- Overfitting: Captura muito os detalhes dos dados de treinamento, não generaliza bem.
- **Underfitting:** Captura pouco os padrões nos dados, nem se ajusta bem aos dados de treinamento nem de teste.





Método Ridge (Regularização)

 A regressão Ridge é uma forma de regularização que adiciona uma penalidade ao tamanho dos coeficientes do modelo, controlando assim a complexidade do modelo.

Efeitos:

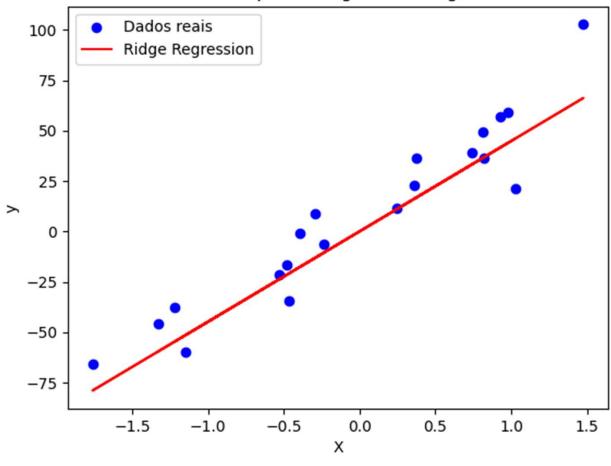
- Reduz coeficientes grandes, mas mantém todos os coeficientes diferentes de zero.
- O Ridge reduz a magnitude dos coeficientes para evitar que alguns fiquem muito grandes, diminuindo o risco de overfitting sem zerar nenhum coeficiente.





Professor: Douglas Grillo

Exemplo de Regressão Ridge









Professor: Douglas Grillo

Método Lasso (Regularização)

 A regressão Lasso é outra forma de regularização, mas ao contrário do Ridge, ela pode zerar coeficientes menos relevantes, promovendo a simplicidade do modelo.

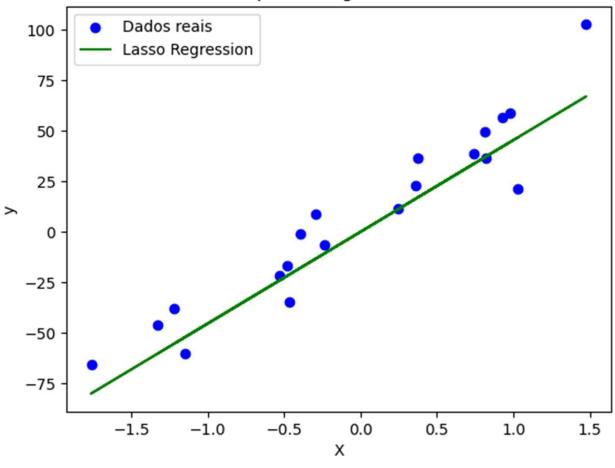
Efeitos:

- Força coeficientes irrelevantes a serem zero, eliminando variáveis que não contribuem significativamente para o modelo.
- Isso resulta em um modelo mais simples, útil quando há muitas variáveis irrelevantes ou multicolineares.





Exemplo de Regressão Lasso









Professor: Douglas Grillo

Limitações da Regressão linear

 Regressão linear não captura relações não lineares e pode ser afetada por outliers.





Aplicações práticas

 Previsão de demandas, análise de tendências de mercado, otimização de processos em TI, etc...





Professor: Douglas Grillo

Referências

- LAMBERT, Kenneth A. Fundamentos de Python: primeiros programas. Cengage Learning Brasil, 2022. E-book. ISBN 9786555584301. Disponível em: https://integrada.minhabiblioteca.com.br/#/books/9786555584301/
- MUELLER, John P.; MASSARON, Luca. Python Para Data Science Para Leigos. Editora Alta Books, 2020. E-book. ISBN 9786555201512. Disponível em: https://integrada.minhabiblioteca.com.br/#/books/9786555201512/
- BEHRMAN, Kennedy R. Fundamentos de Python para ciência de dados. Grupo A, 2023. E-book. ISBN 9788582605974. Disponível em: https://integrada.minhabiblioteca.com.br/#/books/9788582605974/
- Izbicki, R. e Santos, T. M. dos. Aprendizado de máquina: uma abordagem estatística. 1ᵃ edição. 2020. 272 páginas. ISBN: 978-65-00-02410-4





Professor: Douglas Grillo