Beatriz Ribeiro Santana

Milane Souza Andrade

Relatório Técnico: Implementação e Análise do Algoritmo de Regressão Linear

Resumo

Este relatório apresenta o desenvolvimento de um modelo de Regressão Linear aplicado à previsão da taxa de engajamento de influenciadores no Instagram. O trabalho incluiu etapas de análise exploratória de dados, configuração do modelo, ajustes de hiperparâmetros e avaliação dos resultados. As principais métricas de avaliação, como MSE, MAE e R², indicaram um bom desempenho do modelo, com visualizações complementares que validam a consistência das previsões realizadas.

Introdução

A previsão de métricas relacionadas ao engajamento de influenciadores digitais tem ganhado destaque no contexto atual de marketing digital. Este projeto utiliza Regressão Linear para modelar a relação entre características como número de seguidores, média de curtidas e taxa de engajamento, com o objetivo de entender como essas variáveis se correlacionam.

O conjunto de dados utilizado foi obtido do **Kaggle**, contendo informações sobre influenciadores do Instagram, como o número de seguidores, média de curtidas por postagem e outras métricas relacionadas. O uso da Regressão Linear justifica-se pela simplicidade e interpretabilidade do algoritmo, sendo ideal para um primeiro experimento com os dados disponíveis.

Metodologia

Análise Exploratória de Dados:

Inicialmente, os dados foram analisados quanto a sua completude e distribuição. As variáveis com valores ausentes foram tratadas utilizando imputação média para variáveis numéricas. Foram geradas visualizações gráficas para identificar relações entre as variáveis e possíveis outliers.

Implementação do Algoritmo:

O modelo base foi construído utilizando a Regressão Linear simples, e versões regularizadas, como Lasso (L1) e Ridge (L2), foram testadas para evitar problemas de multicolinearidade e melhorar a generalização. O conjunto de dados foi dividido em treinamento (80%) e teste (20%), e as variáveis foram normalizadas para facilitar a convergência do modelo.

Validação e Ajuste de Hiperparâmetros:

Para garantir o melhor ajuste do modelo, foi utilizada a validação cruzada com k=5. A escolha dos hiperparâmetros, como o valor de alpha para as regularizações, foi feita com base nos resultados da validação.

Resultados

Métricas de Avaliação

O desempenho do modelo no conjunto de teste foi avaliado com as métricas:

- Mean Squared Error (MSE): 8.798348747772804e-05
- Mean Absolute Error (MAE): 0.006222270049585442
- Coeficiente de Determinação (R2): 0.8611000127940588

Impacto das Variáveis no Modelo

Os coeficientes estimados pelo modelo mostraram que as variáveis mais impactantes na previsão da taxa de engajamento foram:

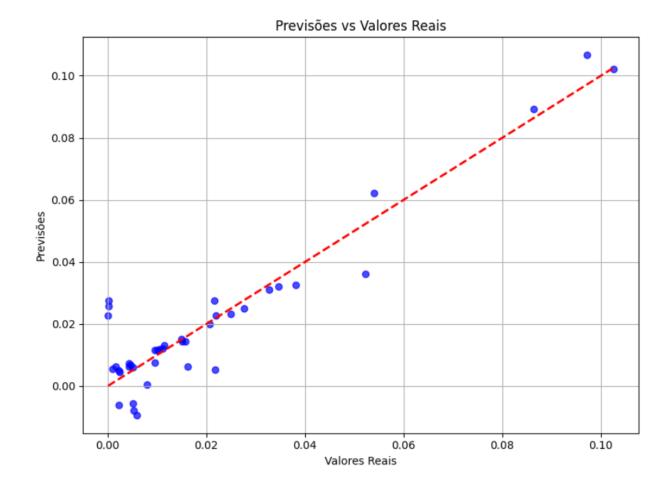
- 1. Média de Curtidas por Postagem
- 2. Número de Seguidores

A análise visual dos coeficientes foi feita por meio de gráficos de barras.

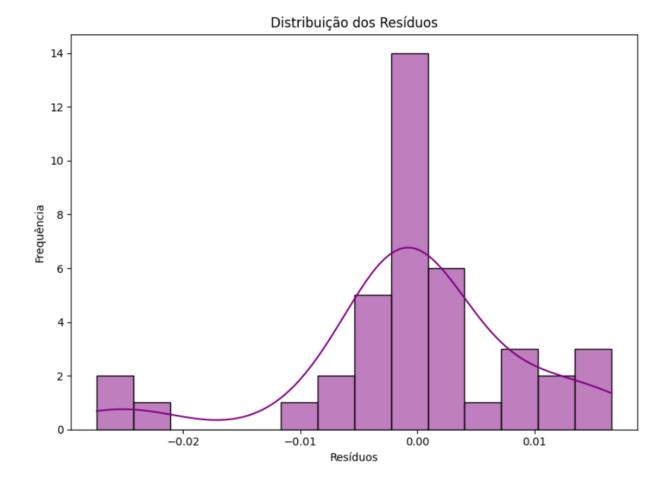
Visualizações

Foram gerados os seguintes gráficos para ilustrar os resultados:

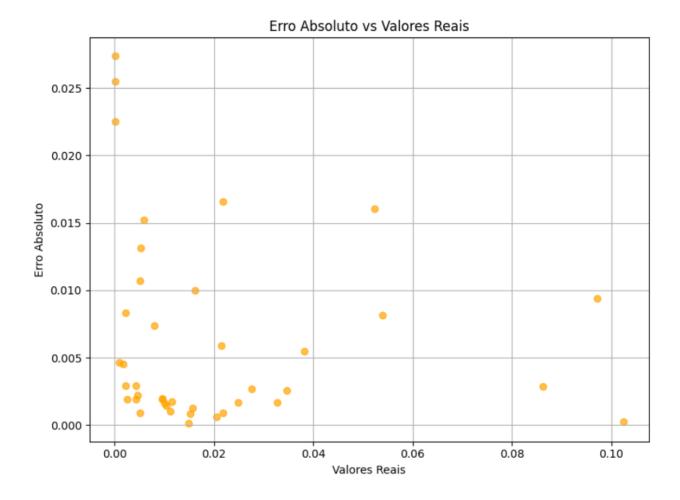
Previsões vs Valores Reais: Verifica a proximidade entre os valores previstos e os reais.



Distribuição dos Resíduos: Mostra a consistência dos erros, que seguem uma distribuição próxima da normalidade.



Erro Absoluto vs Valores Reais: Identifica regiões onde os erros foram maiores.



Discussão

Os resultados indicam que o modelo conseguiu capturar a relação entre as variáveis explicativas e a taxa de engajamento de forma consistente. A aplicação de técnicas de regularização reduziu o impacto da multicolinearidade.

Limitações incluem a ausência de variáveis qualitativas que poderiam enriquecer o modelo, como o tipo de conteúdo postado pelos influenciadores. Além disso, a utilização de um conjunto de dados maior e mais diversificado poderia melhorar a generalização do modelo.

Conclusão e Trabalhos Futuros

O projeto demonstrou a aplicabilidade da Regressão Linear para problemas de previsão de engajamento em redes sociais. O uso de regularização e validação cruzada foi essencial para a construção de um modelo robusto.

Como trabalhos futuros, sugere-se explorar algoritmos mais complexos, como redes neurais ou árvores de decisão, e incluir variáveis contextuais para aprimorar a precisão das previsões.

Referências

- 1. Scikit-learn Documentation. Disponível em: https://scikit-learn.org
- 2. **Dataset Kaggle:** Top Instagram Influencers Data.
- 3. ReportLab Documentation. Disponível em: https://www.reportlab.com