# Processamento de linguagem natural Análise de Sentimentos

Análise de sentimentos em reviews de produtos Amazon

Pedro Gabriel Santos do Couto Soares | <u>pgscs@cin.ufpe.br</u> Carlos Eduardo Figueiredo Costa | <u>cefc@cin.ufpe.br</u>









# Introdução





#### O contexto

- Cálculo correto de pontuações para produtos após a venda:
  - Garante maior satisfação do cliente.
  - Destaca produtos de qualidade.
  - Melhora a experiência de compra.
- 2. Ordenação correta dos comentários:
  - Evita destaque de comentários enganosos.
  - Previne perdas financeiras e insatisfação do cliente. 0

#### Impacto esperado:

- **E-commerce:** Aumento das vendas e da confiança dos clientes.
- **Sellers:** Maior visibilidade para produtos bem avaliados.
- Clientes: Uma jornada de compra mais confiável e satisfatória.





#### Objetivos e metodologia

#### Objetivo:

- Classificar reviews em sentimentos (positivo, negativo e neutro).
- Comparar diferentes abordagens de modelagem.

#### Metodologia:

- Pré-processamento de dados.
- Análise exploratória e visualizações.
- Modelagem usando SVM (com Bag of Words e Embeddings) e BERT.





### **Dataset**

- Kaggle dataset: amazon reviews for sentiment analysis
- url: https://www.kaggle.com/datasets/t arkkaanko/amazon
- **4914** reviews







### Pré-processamento

- Limpeza dos textos:
  - Remoção de pontuações e stopwords.
  - Conversão para minúsculas.
  - Remoção de reviews sem texto
- Mapeamento das notas em sentimentos.





### Análise Exploratória - Nuvem de palavras geral

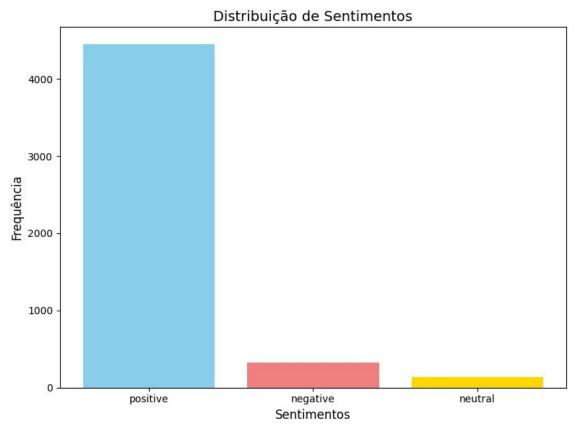








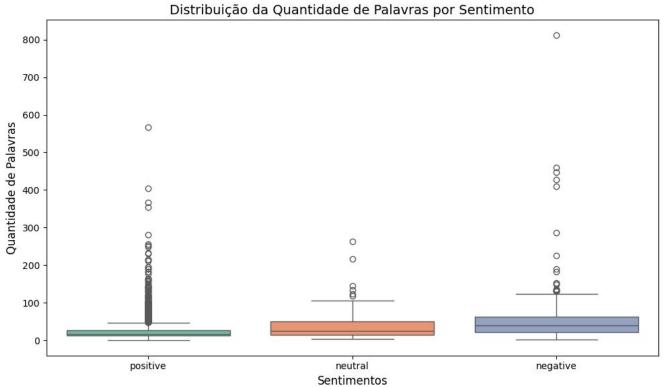
### Análise Exploratória - Distribuição de sentimentos







### Análise Exploratória -Boxplot de palavras por sentimento



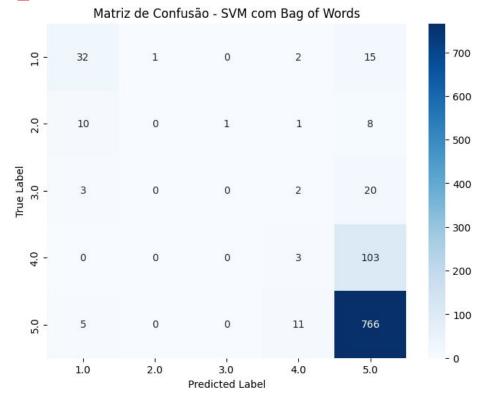




### Modelagem SVM com bag of words

#### **Bag of Words:**

- Conversão para matrizes de frequência.
- Busca de hiperparâmetros com GridSearch.



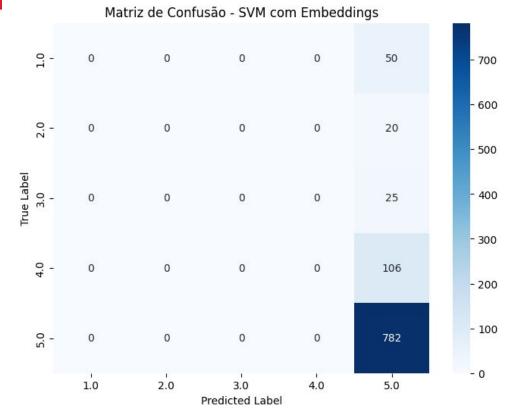




### Modelagem com SVM

#### Embeddings (spaCy):

- Vetorização semântica dos textos.
- Normalização com StandardScaler.

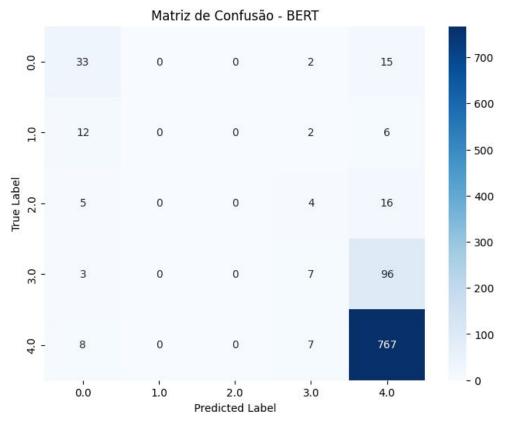






### Modelagem com BERT

- Uso de pré-treinamento.
- Fine-tuning no conjunto de reviews.
- Checkpoints para reaproveitamento.



cin.ufpe.br





### Resultados

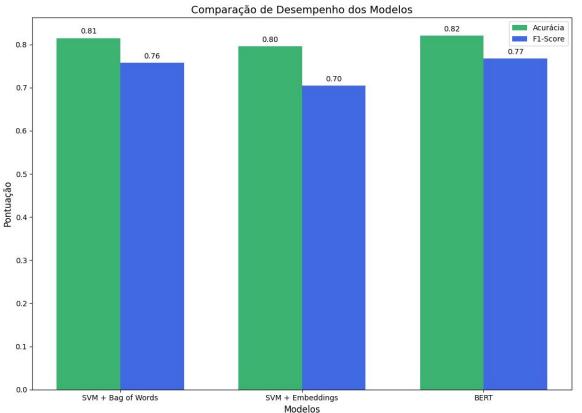


Gráfico: Comparação de desempenho (Acurácia e F1-Score).







### Conclusão e Próximos Passos

#### Conclusão:

- BERT se destaca em tarefas complexas de NLP.
- SVM pode ser eficaz para abordagens leves.

#### Próximos Passos:

- Explorar mais dados.
- Testar técnicas de aumento de dados.
- Experimentar outros modelos de linguagem.

## **Obrigado!!**

Pedro Gabriel Santos do Couto Soares | <u>pgscs@cin.ufpe.br</u> Carlos Eduardo Figueiredo Costa | <u>cefc@cin.ufpe.br</u>



