Análise de fraude em cartão de crédito



Equipe de trabalho



Gutemberg Souza



Juliana Farkuh



Maria Mansour



Thomas Ramos



Vittor Rodrigues

Apresentação do Problema:

Fraudes em setores como bancos, e-commerces e seguros geram grandes prejuízos e afetam a confiança dos clientes. O sistema de detecção busca identificar atividades fraudulentas com precisão, minimizando falsos positivos e negativos. O objetivo é criar um modelo preditivo que identifique transações suspeitas a partir de características fornecidas, treinando-o com um conjunto de dados e avaliando seu desempenho com outro.



Perguntas da pesquisa:

- 1. Quais características das transações estão mais correlacionadas com fraudes? A pesquisa buscará variáveis como valor, localização e tipo de transação que indicam fraudes.
- 2. **Qual a precisão do modelo preditivo?** Avaliar a eficácia do modelo com métricas como precisão, sensibilidade, especificidade e falsos positivos.
- 3. Como o modelo se comporta em diferentes cenários de teste e pode ser otimizado? Analisar seu desempenho e buscar melhorias.
- 4. Como a distribuição de fraudes varia entre treino e teste? Verificar discrepâncias entre os dois conjuntos de dados.

Objetivo da pesquisa:

Desenvolver e avaliar modelos preditivos para identificar transações fraudulentas de forma eficiente. Especificamente, o projeto visa:

- 1. Identificar as características mais relevantes para diferenciar transações legítimas e fraudulentas.
- 2. Comparar diferentes técnicas de aprendizado de máquina para detecção de fraudes.
- 3. Criar estratégias para lidar com o desbalanceamento de classes no dataset.
- 4. Minimizar falsos positivos e negativos, otimizando a eficiência do modelo. O objetivo é criar um sistema de detecção aplicável em cenários reais, prevenindo perdas financeiras e protegendo transações.

Dataset e Data Acquisition

O dataset foi retirado do site kaggle e pode ser encontrado nesse link: https://www.kaggle.com/datasets/dermisfit/fraud-transactions-dataset

Os dados utilizados referem-se a transações de cartões de crédito, contendo informações sobre o titular do cartão, o comerciante, a transação em si, e uma classificação indicando se a transação foi fraudulenta.

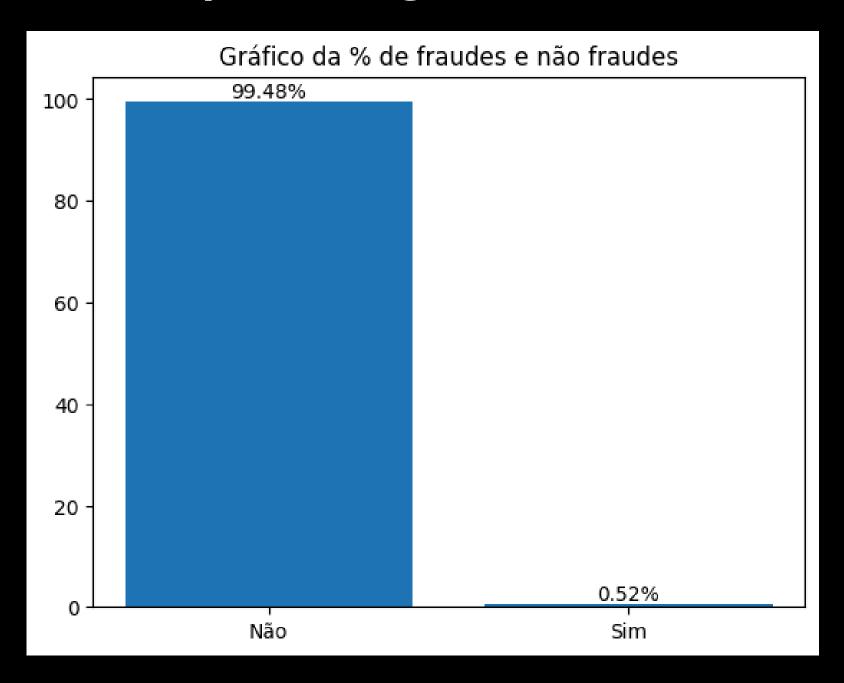


Uso do modelo

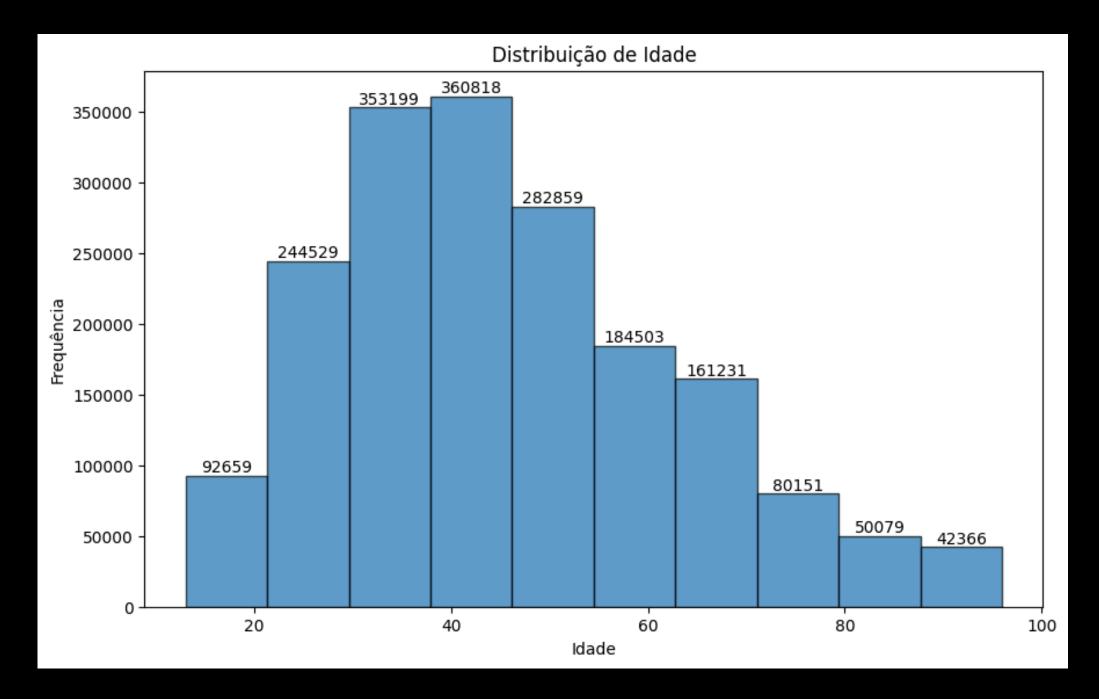
O conjunto de dados tem como objetivo identificar fraudes, utilizando a variável "is_fraud" como target. Após a limpeza dos dados, a biblioteca PyCaret foi aplicada para comparar modelos de aprendizado de máquina, destacando Random Forest e XGBoost. O Random Forest se destacou por sua capacidade de lidar com dados imperfeitos e identificar características importantes. O modelo foi ajustado através de hiperparâmetros e implementado, provando ser o mais adequado para a base, devido à sua robustez e habilidade de corrigir amostras com dados ausentes.



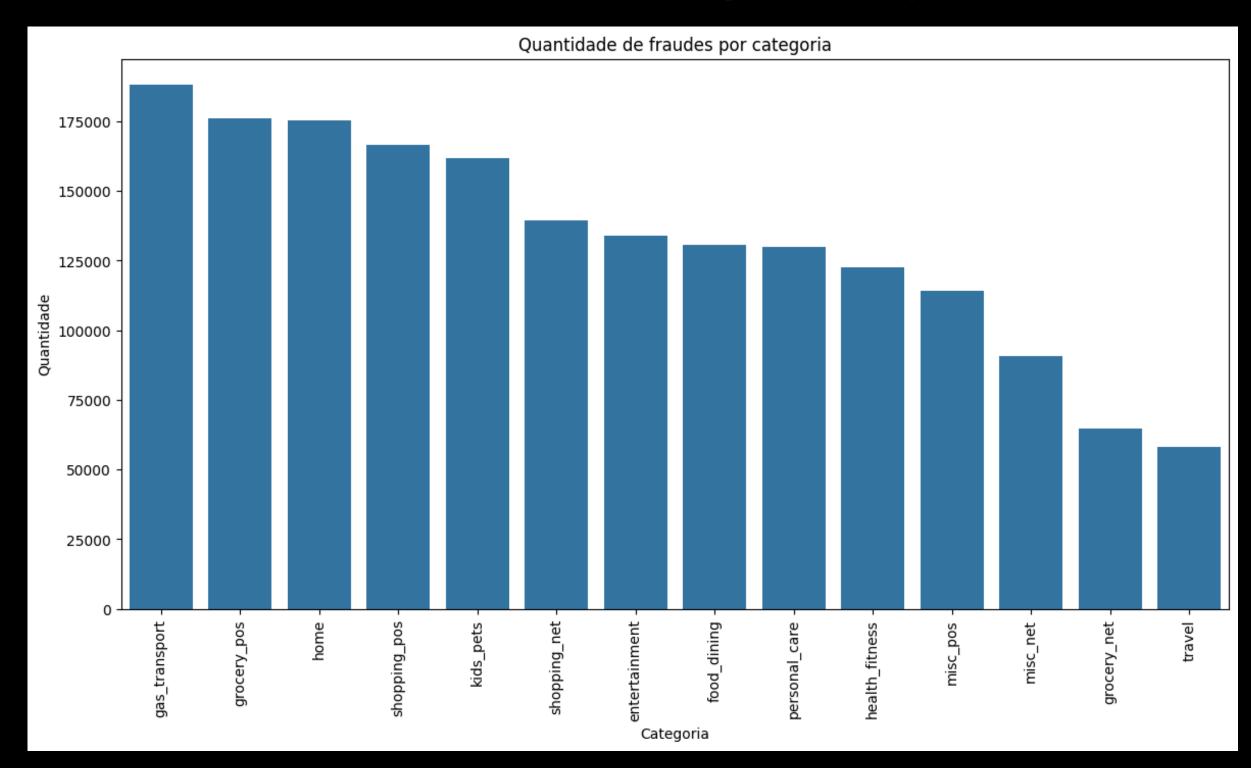
Qual porcentagem são fraudes?



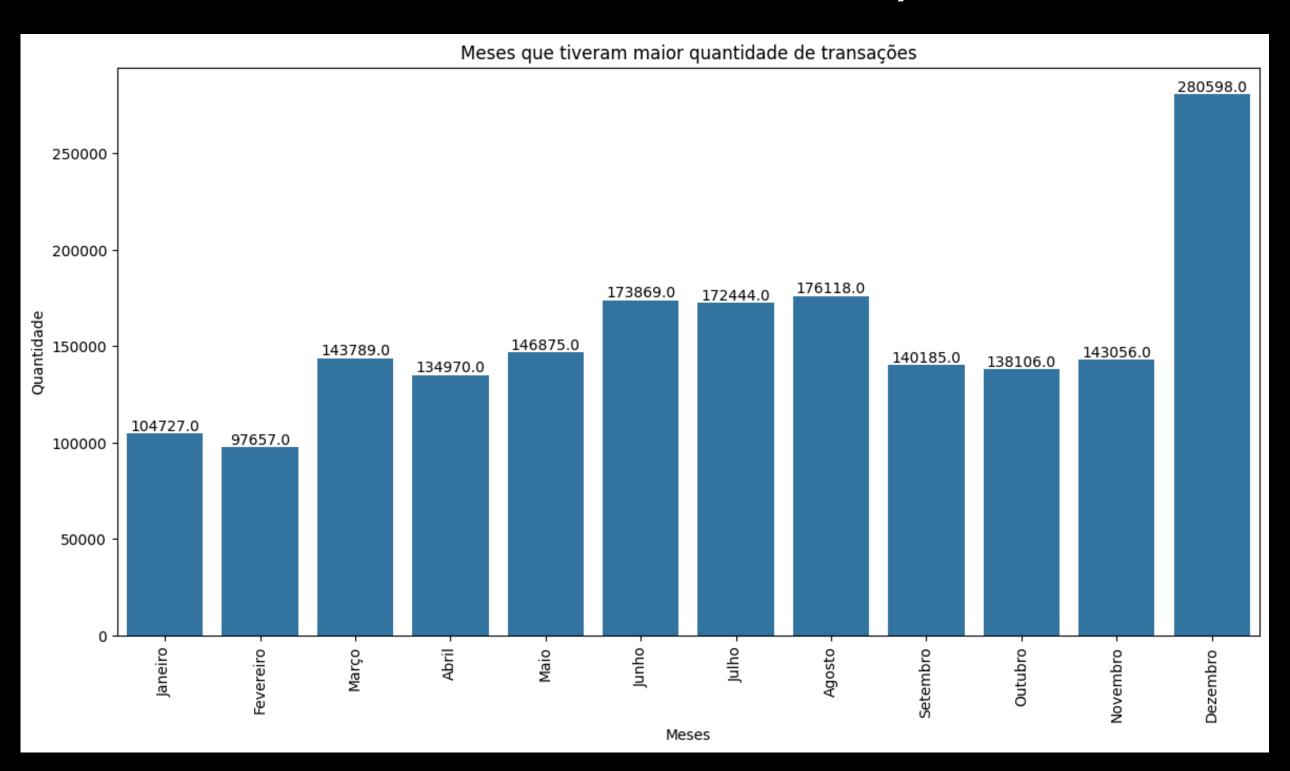
Qual é a faixa etária com a maior ocorrência de fraude? E com menor ocorrencia?



Quantidade de fraude por categorias

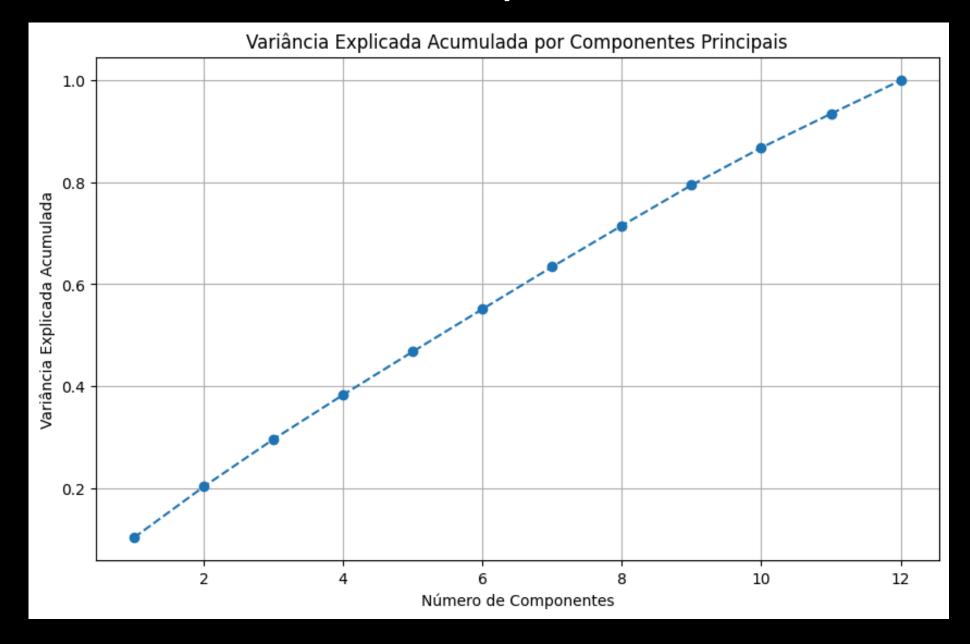


Qual é o mês que registrou mais transações (não fraudulentas e fraudulentas)?



PCA

Número de componentes para explicar 95% da variância: 12 Dimensões dos dados após PCA: (1852394, 12)



PCA

