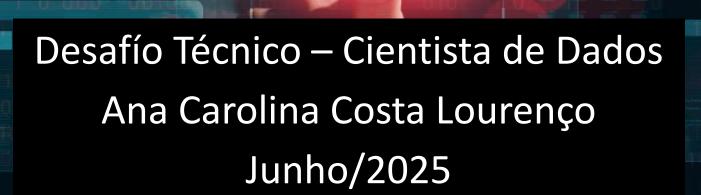
# Detecção de Fraudes em Transações Financeiras



### Objetivo

Desenvolver modelo para identificar fraudes em transações financeiras.

- Análise Exploratória
- Engenharia de Features
- Modelagem (ML)
- Avaliação de Desempenho

Entregáveis: Código, relatório técnico e recomendações.

#### Base de Dados

Proporção de Fraudes vs. Não Fraudes Fraude

2.70%



- Variáveis: valor, data/hora, canal, países, categoria, fraude
- Classes desbalanceadas: Fraude = 2,6%, Não
  Fraude = 97,4%

97.30%

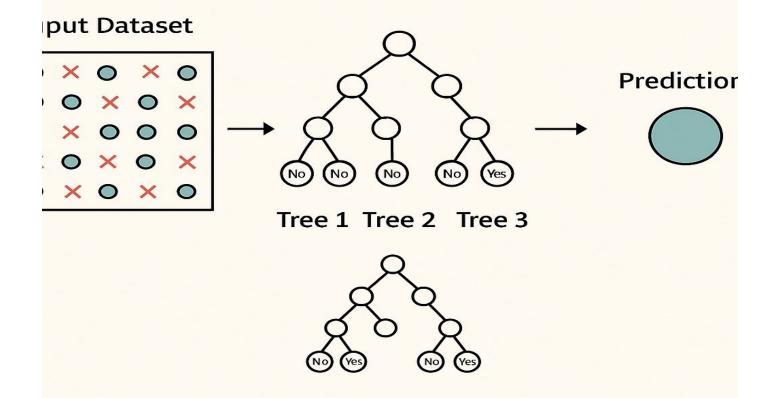
### Engenharia de Atributos

#### Criação de Novas Features:

- Nº Transações 24h
- Tempo desde última transação
- Valor médio histórico do cliente
- País de Origem ≠ País de Destino

#### Modelo Avaliado

#### Random Forest



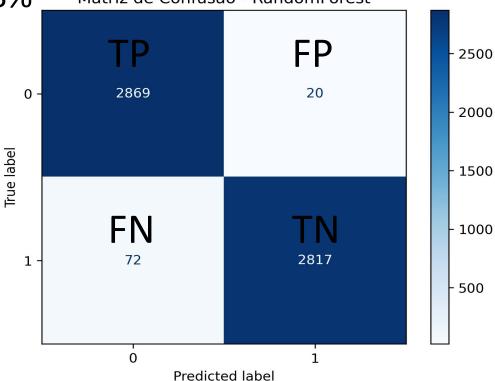
### Performance do Random Forest

• AUC: 0.99 (ROC)

• Accuracy: 98,5%

• Recall (Fraude): 97,2%

• Precision (Fraude): 99,8% Matriz de Confusão - RandomForest



## Análises Complementares

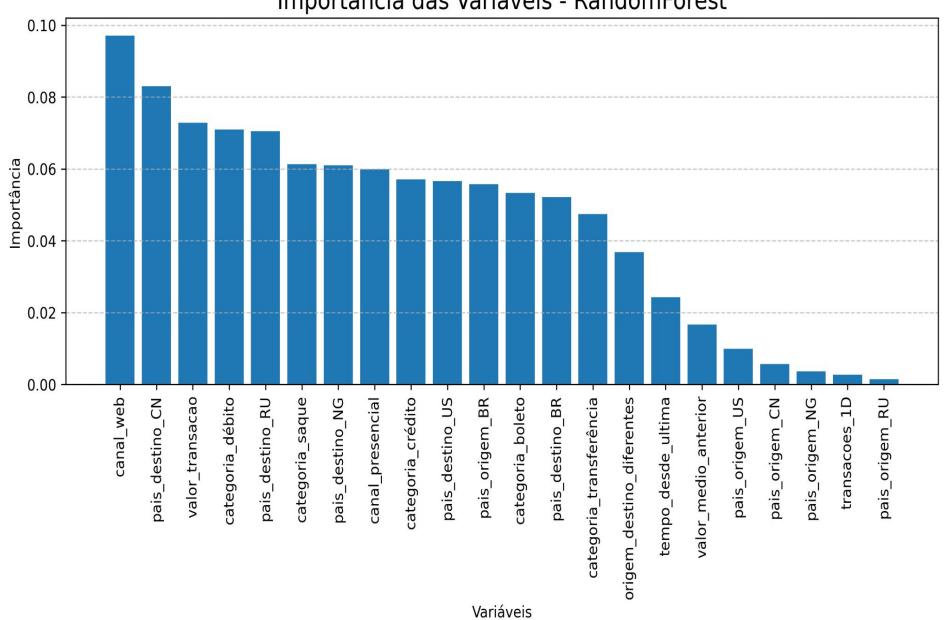
Fraudes mais frequentes quando:

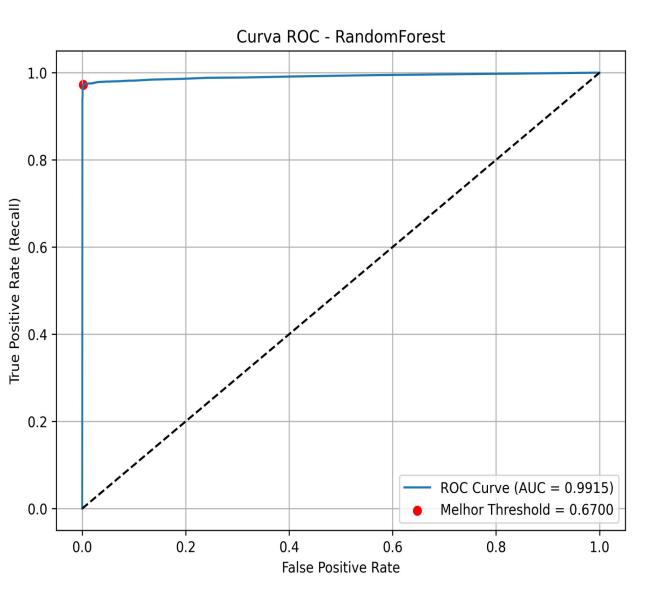
- Alta quantidade de transações 24h
- Pouco tempo desde última transação
- Transações internacionais

### Principais Achados

- Engenharia de atributos decisiva
- Modelo de random forest superou bastante o de KMeans
- Variáveis temporais e geográficas relevantes

#### Importância das Variáveis - RandomForest





Essa curva ROC em forma de L com AUC = 0.9 pode está indicando que o modelo sofre com overfitting

### Recomendações

- Deploy do modelo Random Forest
- Monitoramento contínuo
- Análise com novos bancos de dados
- Integração com regras de negócio