# Projeto de Detecção e Prevenção de Fraudes em Tempo Real

## 1. Apresentação Geral

O presente projeto tem como objetivo criar uma solução inteligente capaz de **identificar padrões atípicos de transações financeiras em tempo real**, reduzindo substancialmente perdas por fraudes e fortalecendo a confiança de clientes e parceiros. A proposta combina técnicas avançadas de Data Science, Machine Learning e Inteligência Artificial, aliadas a uma arquitetura escalável e segura.

## 2. Contexto e Motivação

- **Cenário Atual:** Com o crescimento das transações digitais, aumenta também o risco de operações fraudulentas, resultando em prejuízos e desgaste de imagem.
- **Necessidade de Negócio:** Implementar um mecanismo proativo de detecção, que não dependa exclusivamente de regras fixas, mas aprenda continuamente com novos dados.
- Benefícios Esperados:
- Redução de custos com chargebacks e estornos.
- Aumento da satisfação e retenção de clientes.
- Melhoria da eficiência operacional e agilidade na resposta.

### 3. Visão de Alto Nível do Fluxo de Trabalho

- 1. Ingestão de Dados e Integração
- 2. Exploração e Análise Inicial (EDA)
- 3. Pré-processamento e Qualidade de Dados
- 4. Engenharia de Recursos para Detecção de Fraudes
- 5. Modelagem e Treinamento
- 6. Avaliação e Validação
- 7. Deploy em Produção
- 8. Monitoramento Contínuo e Retraining
- 9. Painel de Controle e Alertas
- 10. Governança e Melhoria Contínua

### 4. Etapas do Projeto

### 4.1 Ingestão de Dados e Integração

- Fontes de Dados: Transações de cartões ( cards\_data.csv ), perfil de usuários ( users\_data.csv ), dicionário de códigos MCC ( mcc\_codes.json ).
- Ambiente: Pipelines em ambiente escalável (AWS/GCP) usando Airflow/Kubeflow.
- Objetivo: Tornar os dados disponíveis e confiáveis, garantindo histórico completo para análise.

## 4.2 Exploração e Análise Inicial (EDA)

- Ferramentas: Pandas, Seaborn/Matplotlib para inspeção.
- Atividades Principais:
- Estatísticas descritivas (médias, desvios, outliers).
- Gráficos de dispersão e histogramas por categoria MCC.

- Identificação de padrões anômalos já presentes nos dados históricos.
- Entregável: Relatório resumido de qualidade e principais insights.

### 4.3 Pré-processamento e Qualidade de Dados

- Limpeza: Tratamento de valores ausentes, duplicados e inconsistências.
- Transformações: Conversão de datas, normalização de valores, codificação de categorias.
- Validação: Testes de integridade e padronização (contratos de esquema).

#### 4.4 Engenharia de Recursos para Detecção de Fraudes

- Recursos Temporais: Intervalo entre transações, frequência por janela de tempo.
- Recursos de Valor: Desvios em relação ao gasto médio do usuário.
- Recursos Geoespaciais: Distância entre locais de compra (quando disponível).
- Meta: Fornecer ao modelo variáveis que representem efetivamente comportamentos anômalos.

### 4.5 Modelagem e Treinamento

- Algoritmos Iniciais: Random Forest, XGBoost, LightGBM.
- Validação de Hiperparâmetros: Grid Search e Random Search com validação cruzada estratificada.
- Técnicas de Balanceamento: SMOTE, under/oversampling para classes desbalanceadas.

#### 4.6 Avaliação e Validação

- Métricas Principais: Precision, Recall, F1-Score, ROC AUC.
- Matriz de Confusão: Entendimento de falsos positivos e falsos negativos.
- Testes A/B: Implantação controlada para comparar com sistema legado.

#### 4.7 Deploy em Produção

- Containerização: Docker + Kubernetes.
- APIs de Inferência: Endpoints REST para integração com sistemas de pagamentos.
- Escalabilidade: Auto-scaling conforme volume de transações.

## 4.8 Monitoramento Contínuo e Retraining

- Dashboards de Saúde: Disponibilidade, latência, taxa de detecção.
- Drift de Dados: Monitoramento de distribuição de features e performance.
- Pipeline de Retraining: Atualizar modelo periodicamente ou sob demanda.

#### 4.9 Painel de Controle e Alertas

- Interface Web: Visualizações de transações suspeitas em tempo real.
- Notificações: SMS, e-mail ou mensagens em Slack para operadores.
- Controles de Ação: Aprovação manual ou bloqueio automático.

#### 4.10 Governança e Melhoria Contínua

- Políticas de Privacidade: Conformidade com LGPD e GDPR.
- Auditoria: Registro de decisões do modelo e justificativas.
- **Roadmap de Inovações:** Incorporar NLP (análise de chats), visão computacional (imagens de comprovantes) e RL para otimização de regras.

# 5. Cronograma Resumido

Fase	Duração Estimada	Principais Entregáveis
Ingestão & Integração	2 semanas	Pipeline de dados inicial
EDA & Pré-processamento	3 semanas	Relatório de qualidade e DataFrame limpo
Feature Engineering	2 semanas	Dataset enriquecido com novas variáveis
Modelagem	4 semanas	Modelos treinados e validados
Deploy & Testes	3 semanas	Ambiente em produção e testes A/B
Monitoramento & SOP	2 semanas	Dashboard e documentação de processos

# 6. Impactos e Resultados Esperados

- Redução de até 30% nos custos com fraudes.
- Melhoria de 20% na detecção de transações anômalas.
- Aumento de 15% na retenção de clientes devido a segurança percebida.
- Ciclo ágil de adaptação a novos padrões de ataque.

**Conclusão:** Este fluxo de projeto apresenta uma trajetória clara, desde a ingestão dos dados até a governança, garantindo uma solução robusta, escalável e orientada a resultados. Ao identificar fraudes em tempo real, sua organização estará preparada para reagir rapidamente, protegendo-se contra perdas financeiras e fortalecendo a confiança do mercado.