Gerenciando de Modelos de Machine Learning com MLflow



Graduado em Ciência da Computação - UFG

Pós Graduando em Machine Learning e Big Data - FASAM

Desenvolvedor Full-stack e Cientista de Dados - CQuantt

Arthur Lacerda

Machine Learning

Extração de padrões nos dados para que esses padrões possam ser utilizados na resolução de problemas.

Machine Learning

Classificação

• Detecção de Fraude

• Reconhecimento Facial

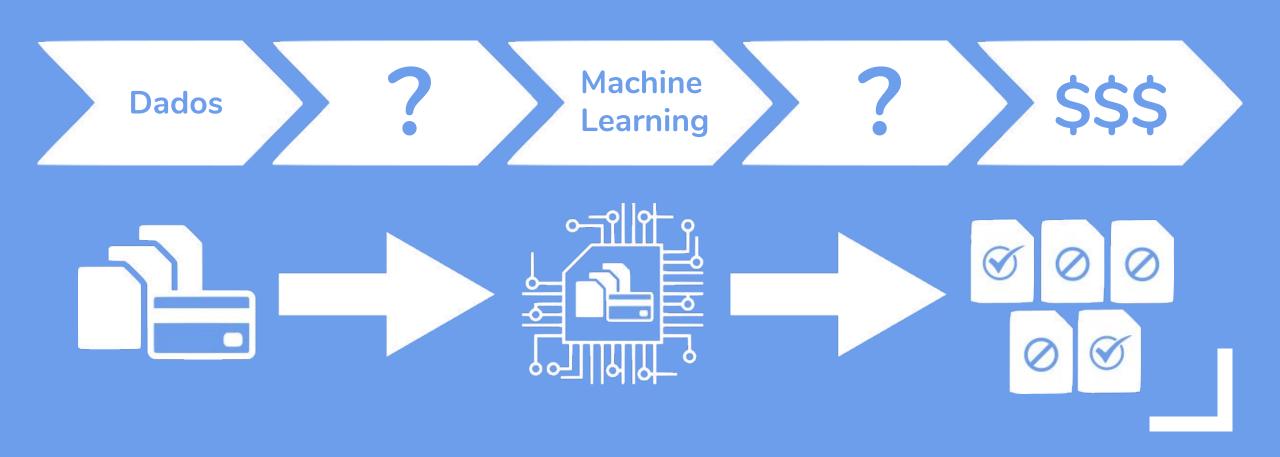
Regressão

- Previsão de Demanda
- Estimativa de Aceitação

Clusterização

- Segmentação de Cliente
- Modelagem de Tópico

Machine Learning



Preparação dos Dados

Preparação dos Modelos

Preparação dos Dados

Preparação dos Dados

Preparação dos Modelos

Preparação dos Dados

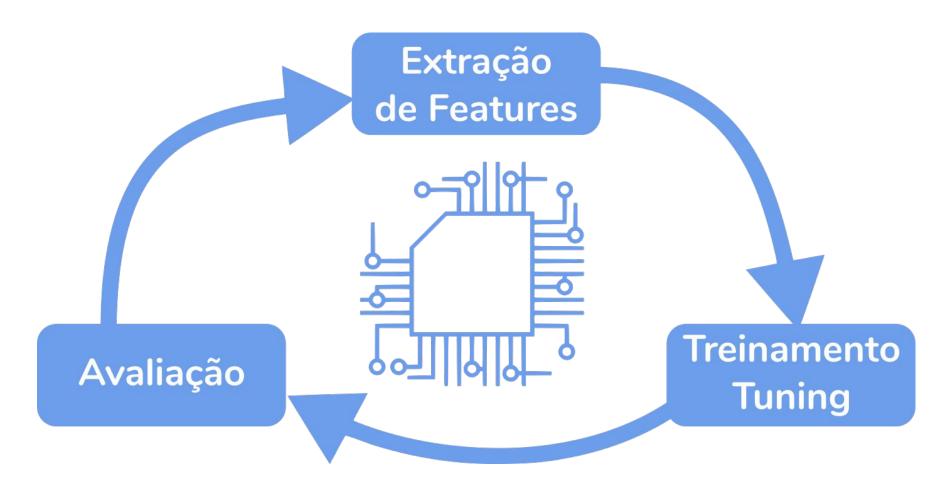
Preparação dos Dad

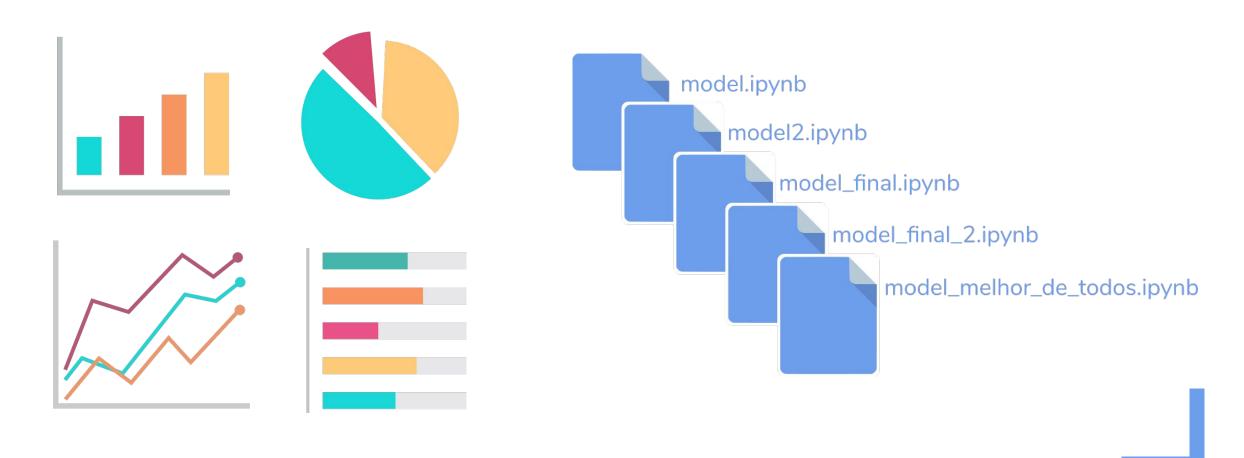
Preparação dos Dados

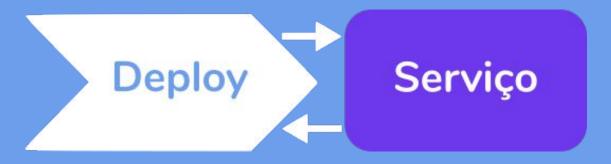
Treinamento de Modelos

- Visualizações
- Transformação & Extração de Features
- Compartilhamento de Análises

- Escolha do Melhor modelo
- Tunning
- Avaliação
- Versionamento







- Pipelines
- Infraestrutura
- Escalabilidade

- Monitoramento
- Avaliação Online
- Predição de novos dados

Verificação de Dados Coletar Dados Configuração Código ML Extração de Features

Gerenciar recursos de Máquinas

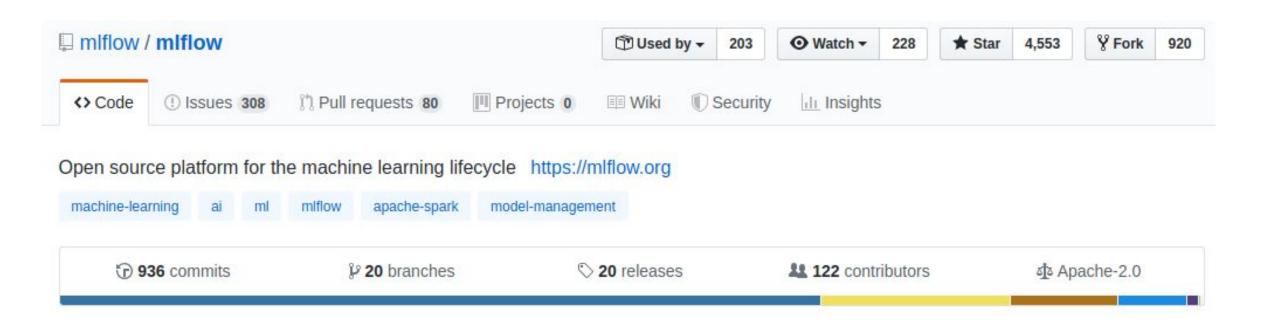
Ferramentas de Análise

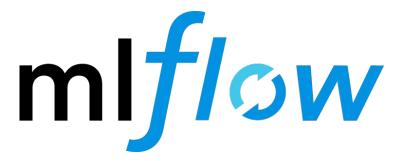
Ferramentas de Gerenciamento de Processos

Monitoramento

Infraestrutura do Servidor































































































mlfow

Tracking

Record and query experiments: code, data, config, results

Projects

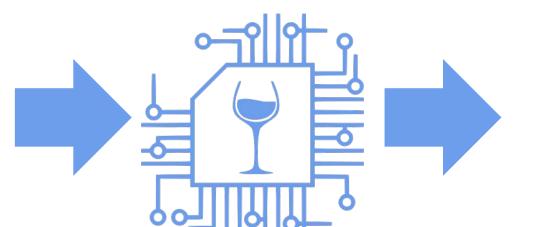
Packaging format for reproducible runs on any platform

Models

General format for sending models to diverse deploy tools



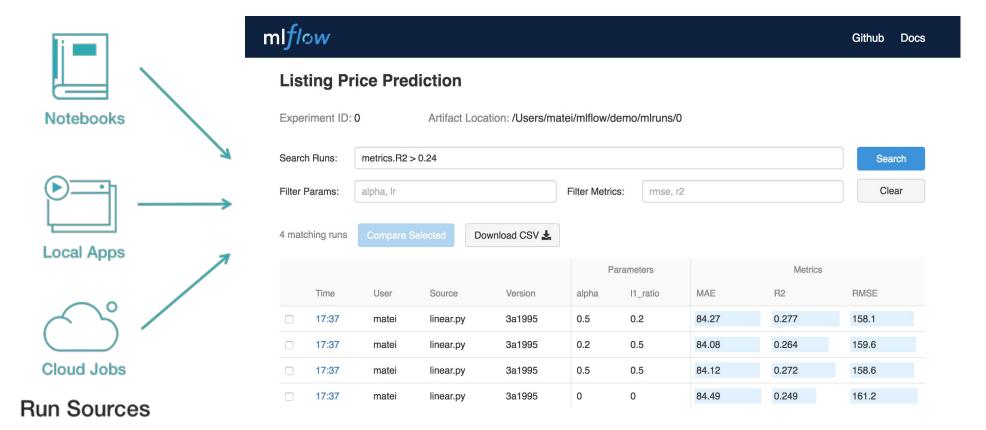
Acidez fixa: Acidez volátil: 0.27 Ácido cítrico: 0.36 Açúcar residual: 20.7 Cloretos: 0.045 Dióxido de Enxofre Livre: 45 Dióxido de Enxofre Total: 170 Densidade: 1.001 pH: 3 Sulfatos: 0.45 Álcool: 8.8



Qualidade 0 a 10

Tracking

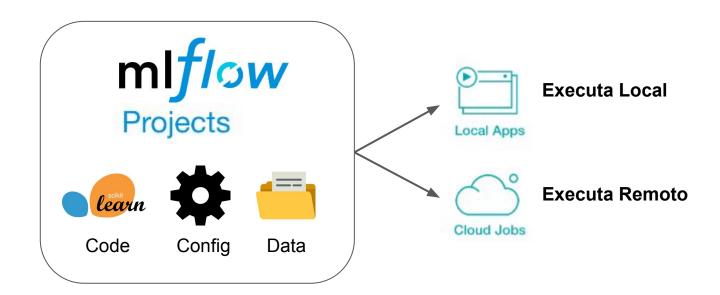




```
# tracking
with mlflow.start_run():
    mlflow.log_artifacts("artifacts/")
    mlflow.log_param("alpha", alpha)
    mlflow.log_param("l1_ratio", l1_ratio)
    mlflow.log_metric("RMSE", rmse)
    mlflow.log_metric("MAE", mae)
    mlflow.log_metric("R2", r2)
    mlflow.sklearn.log_model(model, "model")
```

Projects

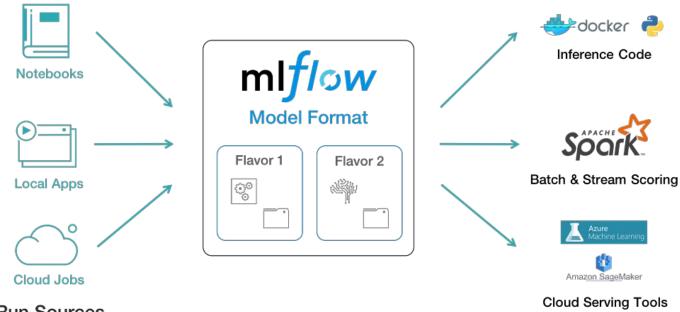




```
name: cp-wine-quality
conda_env: conda.yaml
entry_points:
  main:
    parameters:
      alpha: {type: float, default: 1.0}
      11_ratio: {type: float, default: 0.1}
    command: "python elastic-train.py {alpha} {11_ratio}"
  huber:
    parameters:
      alpha: {type: float, default: 0.0001}
      epsilon: {type: float, default: 1.35}
      max_iter: {type: int, default: 100}
    command: "python huber-train.py {alpha} {epsilon}
{max_iter}"
  classifier:
    command: "python clf-train.py"
```

m // C/V/ Models

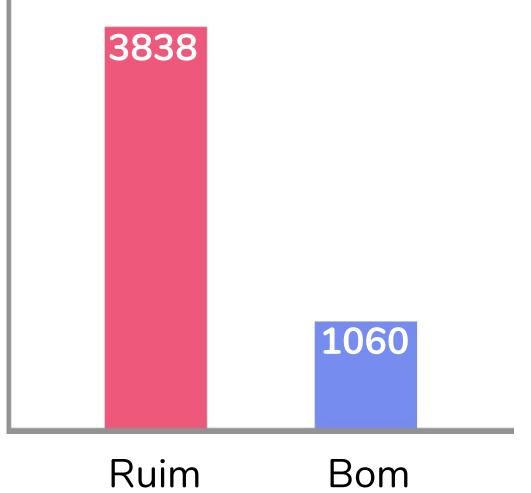




Run Sources

Hands-On

Solução



Pré filtragem que elimina aproximadamente 78% dos vinhos que chegam para análise, com uma acurácia de 88% que o identifica como Ruim.



datahackers.com.br

Obrigado!

github: /arthurulacerda LinkedIn: /arthurlacerda arthurlacerda.ds@gmail.com