## 





# MLOPS - Machine Learning Operations

DATA SCIENCE & ARTIFICIAL INTELLIGENCE - MBA+



**Prof. MSc. Elthon Manhas de Freitas** elthon@alumni.usp.br / profelthon.freitas@fiap.com.br



## Evolução do MBA de DATA SCIENTE Projeto Integrado

(

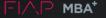




## A Aprendizagem Baseada em Projetos é uma das práticas de ensino mais eficientes do século 21.

Conhecido também pelas siglas ABP e PBL, de *Project Based Learning*, o modelo oferece aos alunos a oportunidade de identificar problemas reais e agir de maneira ativa e colaborativa em busca de uma solução. Trata-se de uma inovação incremental, cujos benefícios se assemelham ao que existe de mais disruptivo na educação.

#### Objetivo



- Proporcionar uma experiência integrada de todas as disciplinas;
- Apresentar um caso prático que pode ser reproduzido / adaptado a realizada de aluno;
- Trazer os principais problemas mercado a luz de um mesmo contexto.



Ao longo desta aula haverá tarefas que requerem criação de "Ambientes" Python, e codificação.

Para conclusão das tarefas, os alunos devem ter instalados em seus computadores:

- Python
- Conda (Anaconda, Miniconda, etc.)
- PyCharm (pode ser Community Edition)
  - GIT



## FINTECH QUANTUMFINANCE

A Startup QuantumFinance é uma Fintech, que esta entrando no mercado para concorrer com grandes players da área.

Durante nosso MBA de Data Science & Artificial Intelligence vamos aplicar ciência de dados e inteligência artificial para fomentar a expansão da Startup, em seus diversos segmentos e áreas de negócio.





#### Fonte de dados para o trabalho



emf-teacher.trabalho\_loans.loan\_default

Projeto

Dataset

Tabela

(Alternativa)

https://storage.googleapis.com/ds-publico/IA/loan\_default.csv.zip



Nome do cempo	Tino	Modo	Code
QI QI	INTEGER	NULLABIE	l oan ID
	INTEGED	N	Vasr of the Loan
year	INTEGER	NULLABLE	Year of the Loan
loan_limit	STRING	NULLABLE	Categorical
Gender	STRING	NULLABLE	Categorical
approv_in_adv	STRING	NULLABLE	Categorical, if the loan is pre- approved
loan_type	STRING	NULLABLE	Categorical
loan_purpose	STRING	NULLABLE	Categorical
Credit_Worthiness	STRING	NULLABLE	Categorical
open_credit	STRING	NULLABLE	Categorical
business_or_commercial	STRING	NULLABLE	Categorical
loan_amount	INTEGER	NULLABLE	Total Amount
rate_of_interest	FLOAT	NULLABLE	Rate
Interest_rate_spread	FLOAT	NULLABLE	Spread
Upfront_charges	FLOAT	NULLABLE	Charges paid in upfront
term	FLOAT	NULLABLE	installments
Neg_ammortization	STRING	NULLABLE	Categorical
interest_only	STRING	NULLABLE	Categorical
lump_sum_payment	STRING	NULLABLE	Categorical
property_value	FLOAT	NULLABLE	Property guaranteed amount
construction_type	STRING	NULLABLE	Property guaranteed
occupancy_type	STRING	NULLABLE	Categorical
Secured_by	STRING	NULLABLE	Categorical
total_units	STRING	NULLABLE	Categorical
income	FLOAT	NULLABLE	Person's income
credit_type	STRING	NULLABLE	Categorical
Credit_Score	INTEGER	NULLABLE	Credit Score
co_applicant_credit_type	STRING	NULLABLE	Categorical
age	STRING	NULLABLE	Person's age
submission_of_application	STRING	NULLABLE	Categorical
<u>VTJ</u>	FLOAT	NULLABLE	Loan LTV
Region	STRING	NULLABLE	Categorical - Region
Security_Type	STRING	NULLABLE	Categorical - Security_Type
Status	INTEGER	NULLABLE	0 - Paid, 1 Defaulted
<u>dtir1</u>	FLOAT	NULLABLE	Debt to Income Ratio, calculated after end of contract

Nome do campo	Tipo	Modo	Descrição
<u>ID</u>	INTEGER	NULLABLE	Loan ID
<u>year</u>	INTEGER	NULLABLE	Year of the Loan
loan_limit	STRING	NULLABLE	Categorical
Gender	STRING	NULLABLE	Categorical
approv_in_adv	STRING	NULLABLE	Categorical, if the loan is pre- approved
loan_type	STRING	NULLABLE	Categorical
loan_purpose	STRING	NULLABLE	Categorical
Credit_Worthiness	STRING	NULLABLE	Categorical
open_credit	STRING	NULLABLE	Categorical
business_or_commercial	STRING	NULLABLE	Categorical
loan_amount	INTEGER	NULLABLE	Total Amount
rate_of_interest	FLOAT	NULLABLE	Rate
Interest_rate_spread	FLOAT	NULLABLE	Spread
Upfront_charges	FLOAT	NULLABLE	Charges paid in upfront
term	FLOAT	NULLABLE	installments
Neg_ammortization	STRING	NULLABLE	Categorical
interest_only	STRING	NULLABLE	Categorical
lump_sum_payment	STRING	NULLABLE	Categorical
property_value	FLOAT	NULLABLE	Property guaranteed amount
construction_type	STRING	NULLABLE	Property guaranteed
occupancy_type	STRING	NULLABLE	Categorical
Secured_by	STRING	NULLABLE	Categorical
total_units	STRING	NULLABLE	Categorical
income	FLOAT	NULLABLE	Person's income
credit_type	STRING	NULLABLE	Categorical
Credit_Score	INTEGER	NULLABLE	Credit Score
co_applicant_credit_type	STRING	NULLABLE	Categorical
age	STRING	NULLABLE	Person's age
submission_of_application	STRING	NULLABLE	Categorical
LTV	FLOAT	NULLABLE	Loan LTV
Region	STRING	NULLABLE	Categorical - Region
Security_Type	STRING	NULLABLE	Categorical - Security_Type
Status	INTEGER	NULLABLE	0 - Paid, 1 Defaulted
dtir1	FLOAT	NULLABLE	Debt to Income Ratio, calculated after end of contract

#### DICIONÁRIO (Vertical)





#### **MLOps**

Após a validação de diversos modelos chegou o momento de produtizar e entrar com os modelo em ambiente produtivo!

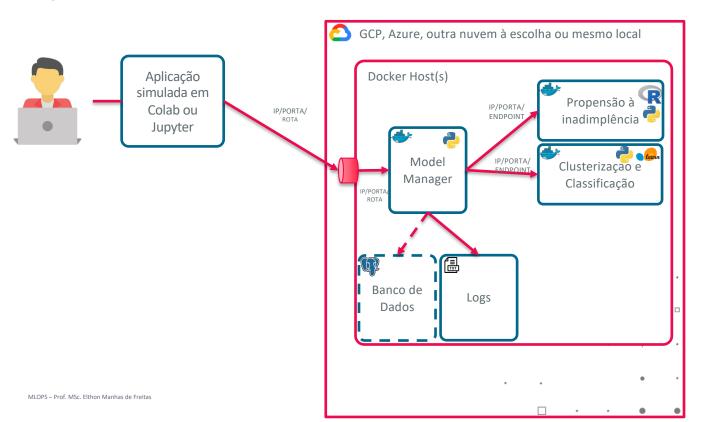


- Implementar em contêiner na plataforma o modelo propensão de inadimplência desenvolvido na disciplina de Estatística.
- Implementar em contêiner na plataforma o modelo de Clusterização e Classificação desenvolvido na disciplina de Machine Learning.
- Implementar em contêiner na plataforma o modelo Federated Learning desenvolvido na disciplina de Deep Learning.
- Manipular imagens em modelos de IA, como visto na disciplina de processamento de imagens

PONTO EXTRA: Desenvolver uma aplicação streaming dentro do container para chamar o modelo







- Vocês vão fazer um painel para um aprovador de empréstimo
   em uma empresa de crédito pessoal.
- Para isso, será necessário criar alguns modelos customizados de ML como os que fizemos em aula, e vistos em outras disciplinas.

- Use este notebook como guia:
- https://colab.research.google.com/drive/1LTDIisUxYKRcr6rcLbQzR7HR4FztA41m



#### Parte 1 − Propensão de inadimplência (2,5)

- Implementar em contêiner o modelo propensão de inadimplência desenvolvido na disciplina de Estatística utilizando a linguagem R ou Python.
- 1. Treinar um modelo de propensão à inadimplência em R ou em Python, como visto nas aulas de estatística. (0,50)

Nota: A API só precisa retornar a propensão à inadimplência. A criação de um modelo "fake" que retorna aleatoriamente 0 ou 1 apenas desabona esse 0,50 ponto.

- 2. Servir o modelo por uma API como as vistas em aula. (0,50)
  - Nas aulas utilizamos Python + Flask, será necessário utilizar outra tecnologia, por exemplo: R + Plumber
- 3. Encapsular o modelo em um contêiner (1,50).
  - O Contêiner deve apenas receber os parâmetros de entrada e retornar a propensão da inadimplência





#### Parte 2 − Clusterização e Classificação (2,5)

- Implementar em contêiner na plataforma o modelo de Clusterização e Classificação desenvolvido na disciplina de Machine Learning.
- 1. Criar Clusters de clientes que pedem empréstimo, de acordo com o visto na disciplina de Machine Learning (0,25)
  - dica: não utilize a coluna target no processo
- 2. Analisar cada cluster atribuindo a ele uma label de "persona", de acordo com as características identificadas nos centróides (caso use k-means) ou majoritariamente nos grupos (0,25)
- 3. Identificar a propensão à fraude média de cada grupo (0,25)
- 4. Criar API que retorne i) o grupo a que o cliente pertence; ii) o label de persona; iii) a propensão à fraude média do grupo (0,75)
- 5. Encapsular o modelo em um contêiner (1,00).
  - O Contêiner deve apenas receber os parâmetros de entrada e retornar a propensão da inadimplência



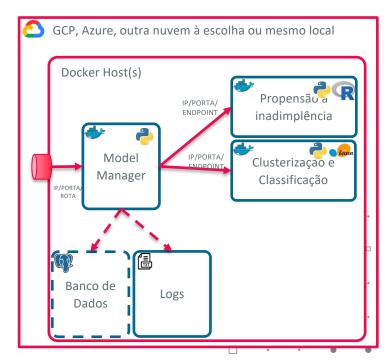
- Qual grupo esse cliente pertence
- Qual o Label dessa "persona"
- Qual o score médio de propensão à inadimplência

Nota: A API só precisa retornar os dados descritos no requisito 4. A criação de um modelo "fake" que retorna aleatoriamente a saída desejada desabona apenas o 0,75 ponto dos requisitos 1, 2 e 3.



#### Parte 3 − Criação da Plataforma Cognitiva (3,0)

- Criar Host-para servir à plataforma em nuvem de sua preferência (laaS) ou localmente
- Neste host, criar gestor de modelos (Model Manager) que (1,0):
  - Recebe os parâmetros dos clientes
  - Recebe qual modelo deve ser chamado
  - Armazena Log de entradas e saídas para análise de desvios
- Criar uma rota para extração das execuções da plataforma para possibilitar monitoramento de chamadas e desvios (0,50);
  - dica: Pode ser feito no model manager
- Exibir exemplo de desvio na sua plataforma:
  - Model Drift (0,50)
  - Target Drift (0,50)
  - Data Drift (0,50)
  - Criar baseline
  - Após chamadas, comparar com o baseline
  - Se necessário, usar notebook separado para explicar melhor os desvios

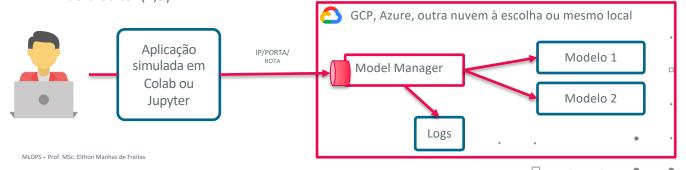




#### Parte 4 – Transformação em Solução Corporativa (2,0)

- Objetivo: ⊕ grupo deve mostrar que sabe consumir modelos de Machine Learning em um problema de negócio, através de uma aplicação cliente simulada
- Criar aplicação simulada para aprovação de Crédito (utilizar o Colab Notebook ou Jupyter)
  - 2 pontos extras para o grupo que fizer um novo Front-End (mais créditos de autoria, caso eu venha utilizá-lo)
- Modelos Customizados de ML (0,5):
  - Chamar os modelos customizados de ML;
  - Apresentar o resultado dos modelos;
  - Fazer uma sugestão de acordo com o resultado dos modelos customizados de ML

 Gravar vídeo "operando" o notebook e simulando a avaliação com concessão ou reprovação do crédito. (1,5)







- Submeter todos os códigos necessário e demonstrados.
- Organizar as partes em sub-pastas e compactar tudo; Cuidado com arquivos temporários Python e de ambiente que costumam deixar a pasta muito grande, caso não sejam apagados
- Submeter os vídeos na plataforma da FIAP, se o vídeo ficar muito grande, submeter ao Youtube (pode ser privado) ou outra plataforma de compartilhamento (que tal um bucket numa cloud) e anexar o Link.
- Obs.: Garantir que o vídeo será acessível pelo usuário elthon@alumni.usp.br
- (Dica: Você pode usar estes vídeos para divulgar seu trabalho como Engenheiro de ML)





Copyright © 2023 | Professor Elthon Manhas de Freitas

Todos os direitos reservados. Reprodução ou divulgação total ou parcial deste documento, é expressamente proibido sem consentimento formal, por escrito, do professor/autor.

Baseado no material do professor Marcio Junior Vieira, feito para a FIAP.