



Human-Centered Data & Al





Vinicius Caridá, Ph.D.

 Executive Specialist, Artificial Intelligence and Data - Itaú

MBA Professor – FIAP and ESPM

Google for Startups
Accelerator Mentor

















- ORGANIZAÇÃO DATA DRIVEN
- VISUALIZAÇÃO DE DADOS
- MODELOS PREDITIVOS PARA A TOMADA DE DECISÃO
- DATA STORYTELLING E DATA ART
- > CIÊNCIA DE DADOS APLICADA AOS NEGÓCIOS
- INTELIGÊNCIA ARTIFICIAL
- JORNADA ANALÍTICA



- > ORGANIZAÇÃO DATA DRIVEN
- > VISUALIZAÇÃO DE DADOS
- > MODELOS PREDITIVOS PARA A TOMADA DE DECISÃO
- DATA STORYTELLING E DATA ART
- > CIÊNCIA DE DADOS APLICADA AOS NEGÓCIOS
- > INTELIGÊNCIA ARTIFICIAL
- JORNADA ANALÍTICA



- > ORGANIZAÇÃO DATA DRIVEN
- > VISUALIZAÇÃO DE DADOS
- MODELOS PREDITIVOS PARA A TOMADA DE DECISÃO
- DATA STORYTELLING E DATA ART
- CIÊNCIA DE DADOS APLICADA AOS NEGÓCIOS
- > INTELIGÊNCIA ARTIFICIAL
- JORNADA ANALÍTICA

## Três caminhos de Al na Google Cloud





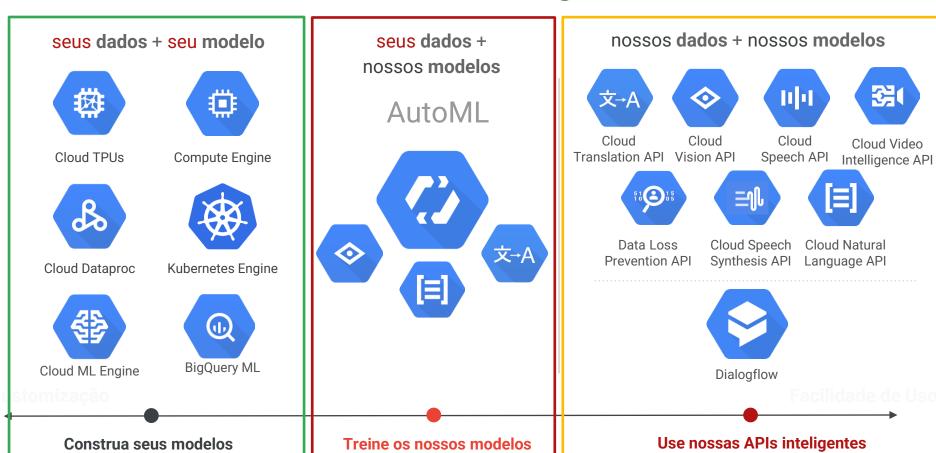




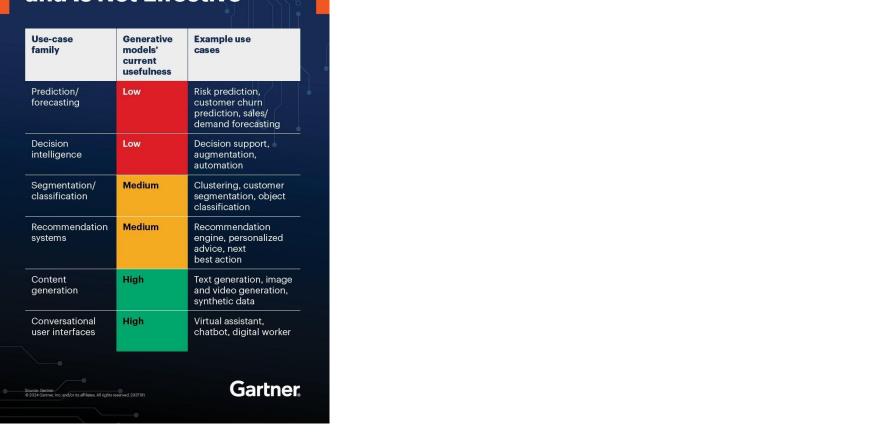
Customização

Facilidade de Uso

## Três caminhos de Al na Google Cloud



## When Generative AI Is and Is Not Effective



# When Generative Al Is and Is Not Effective

Use-case family	Generative models' current usefulness	Example use cases
Prediction/ forecasting	Low	Risk prediction, customer churn prediction, sales/ demand forecasting
Decision intelligence	Low	Decision support, augmentation, automation
Segmentation/ classification	Medium	Clustering, customer segmentation, object classification
Recommendation systems	Medium	Recommendation engine, personalized advice, next best action
Content generation	High	Text generation, image and video generation, synthetic data
Conversational user interfaces	High	Virtual assistant, chatbot, digital worker

Gartner.

1 Ambiente Cloud

2 Algoritmos e técnicas

3 Fuzzy e Algoritmos Genéticos

4 Redes Neurais avançadas

5 Inteligência Artificial Generativa

# Al Platform Overview



# Como conectar usuários para produzir resultados 10x mais impactantes?

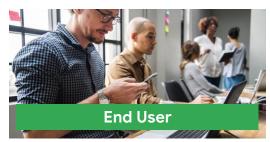












**ML APIs AutoML** Escolha o seu nível de abstração **BQML Al Platform** Kubeflow **Deep Learning VM images** 

**ML** frameworks

Application developers

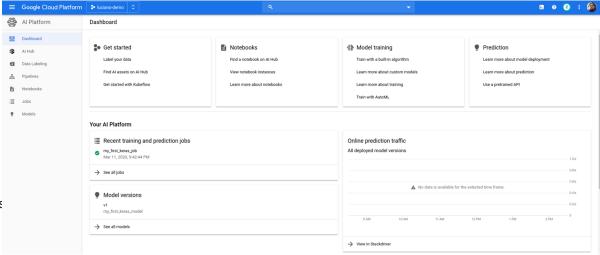
Data scientists & ML engineers

#### Introdução ao Cloud Al Platform

Ambiente de desenvolvimento fim-a-fim para

IA dentro da console GCP

- Construído com Kubeflow, oferece uma cadeia de ferramentas integrada de engenharia de dados à implementação de modelos. Sem "lock-in"
- Permite implementar suas soluções onpremises ou na Google Cloud sem mudanças significativas de código
- Acesso à tecnologias Google Al de ponta como Tensorflow, Tensorflow Extended (TFX), TPUs quando implementando sua solução em produção



#### O que está incluso no Cloud Al Platform







#### Deep learning VM image (DLVM)

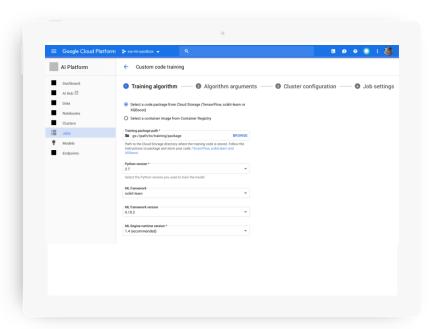
#### Machine Learning mais rápido e fácil no GCE

- Prototipação Acelerada
  Prototipe seu projeto rapidamente utilizando VMs préconfiguradas para Deep Learning
- Suporte a CPU, GPU e TPU
   Utilize aceleradores para seus modelos, como GPU ou TPU, com poucos cliques
- Performance otimizada para Google Cloud
   Bibliotecas e configurações otimizadas para a melhor performance para a sua infraestrutura - assim você não se preocupa com isso
- Flexibilidade
   Escolha entre diferentes ML frameworks como TensorFlow, PyTorch e scikit-learn ou instale o framework que você preferir sob a imagem base



#### Gerenciamento serverless de modelos

- Treine modelos abstraindo a infraestrutura.
- Suporta os frameworks de machine learning mais populares. Suporta, também, containers Docker customizados
- Realiza treinamentos distribuídos e utiliza GPUs e TPUs para finalizar jobs mais rápido
- Melhora modelos através da otimização de hiperparâmetros automatizada



#### Notebooks gerenciados e ambientes pré-configurados

Bibliotecas GCP pré-instaladas

Ambientes pré-configurados para:

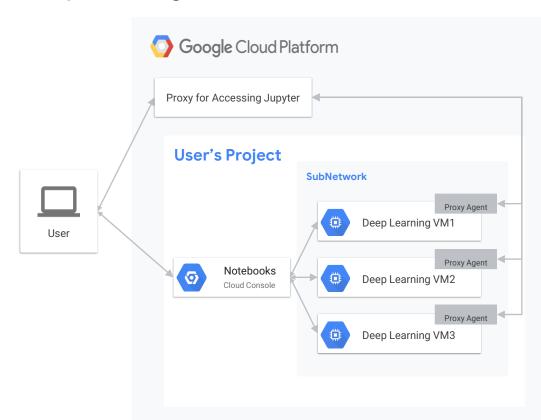




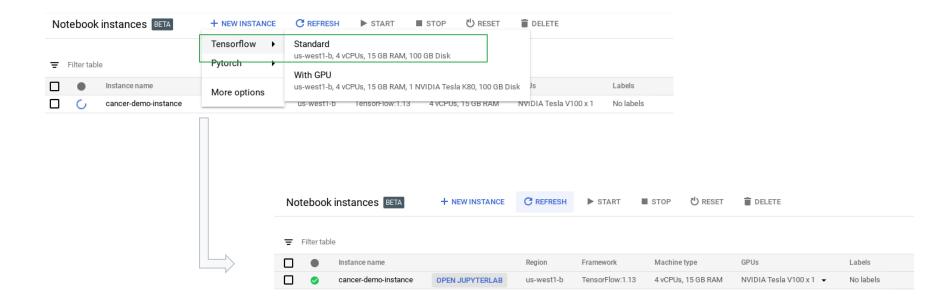








#### Crie uma instância de Notebook



#### Importe seus dados do Cloud Storage

```
[ ]: !pip3 install tensorflow hub
[1]: import sys
     # Workaround: pip installs to a wrong location on these notebooks
     sys.path.insert(0,'/home/jupyter/.local/lib/python3.5/site-packages')
     import os
     import json
     import random
     import base64
     import tensorflow as tf
     import tensorflow hub as hub
     import tensorflow.keras as ks
     import IPython.display
     from tensorflow.python.lib.io import file io
     storage bucket = 'qs://cancer-demo-data/ht-kq-histopathologic-cancer-detection/'
     train files = [storage bucket+f for f in ['train 0.tfrecords', 'train 1.tfrecords', 'train 2.tfrecords']]
     eval files = [storage bucket+f for f in ['train 3.tfrecords']]
     xval files = [storage bucket+f for f in ['train 4.tfrecords']]
     row count file = storage bucket + 'record counts.json'
     examples file = storage bucket + 'examples.zip'
```

#### Treine seu modelo onde quiser

#### **On-Premises**

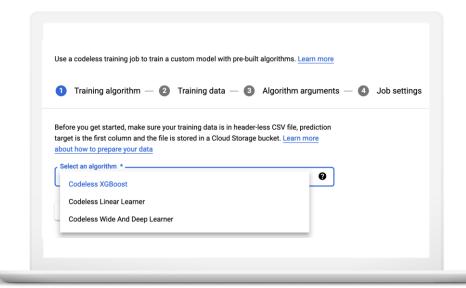
Simples modificações para treinar seu modelo on-premises com Kubeflow ou na Google Cloud using AI Platform

#### **Google Cloud**

#### Implemente seu modelo com facilidade

#### Modelos Built-in no Cloud Al Platform

- Otimização de hiperparâmetros embutida
- Suporte à algorítimos populares
- Busque soluções no Al Hub
- Facilidade para incluir novos algorítimos como containers



## Três caminhos de Al na Google Cloud









Customização

Facilidade de Uso



- ORGANIZAÇÃO DATA DRIVEN
- VISUALIZAÇÃO DE DADOS
- MODELOS PREDITIVOS PARA A TOMADA DE DECISÃO
- DATA STORYTELLING E DATA ART
- CIÊNCIA DE DADOS APLICADA AOS NEGÓCIOS
- INTELIGÊNCIA ARTIFICIAL
- JORNADA ANALÍTICA

# BigQuery ML Overview





#### BigQuery ML

BigQuery ML empowers both data analysts and data scientists **Execute** ML initiatives without moving data from BigQuery

**Iterate** on models in SQL in BigQuery to increase development speed

Automate model selection, and hypertuning

#### BigQuery ML

Execute ML initiatives
without moving data from
BigQuery

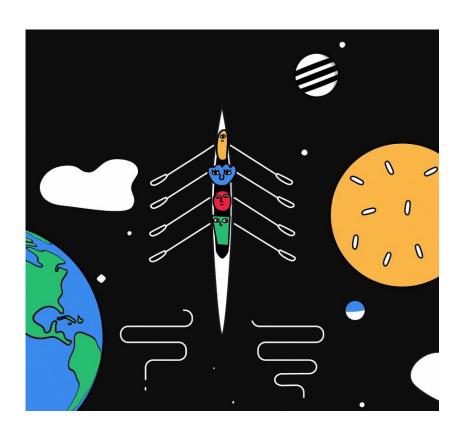
lterate on models in SQL in BigQuery to increase development speed

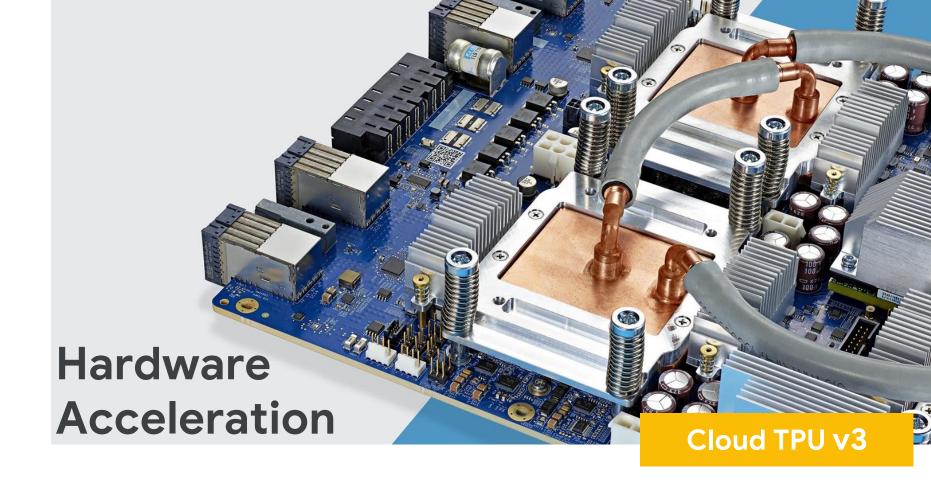
Automate common ML tasks and hyperparameter tuning

#### Behind the scenes

#### Through two lines of SQL

- Leverage BigQuery's processing power to build a model
- Auto-tuned learning rate
- Auto-split of data into training and test
- Null imputation
- Standardization of numeric features
- One-hot encoding of strings
- Class imbalance handling





## Accelerator families comparison



#### TPU v1

int8 only - inference only required model quantization



#### TPU v2

**bfloat16** - inference and training no model changes necessary



#### TPU v3

**bfloat16** - inference and training no model changes necessary



#### **420 TFLOPS**

(bfloat16) / board



#### **NVIDIA P100**

3584 CUDA cores - float16 but float16 x float16 => float32 not available

#### 18 TFLOPS (float16)

/ chip



#### **NVIDIA V100**

5120 CUDA cores + 640 TensorCores - float16 model tweaking necessary for float16

112 TFLOPS (float16)

/ chip



## Reference models for Cloud TPUs

Image Recognition
Object Detection



#### **Image Recognition**

AmoebaNet-D ResNet-50/101/152/200 Inception v2/v3/v4 DenseNet

#### **Object Detection**

RetinaNet

#### **Low-Resource Models**

MobileNet SqueezeNet Machine Translation & Language Modeling



#### **Models**

Machine translation Language modeling Sentiment analysis Question-answering (all Transformer-based) Speech Recognition



#### Models

ASR Transformer (LibriSpeech)

Image Generation



#### Models

Image Transformer DCGAN

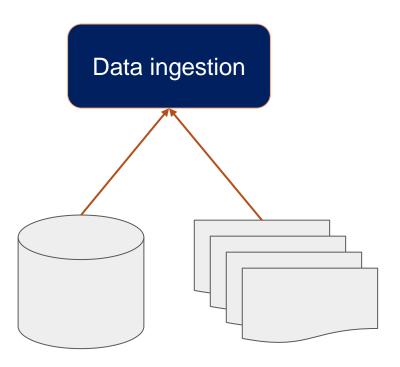






# **MLOps (ML Operationalization)**











age is missing

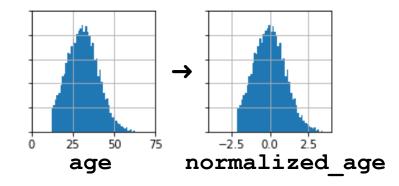


#### country not in:

- China
- India
- USA





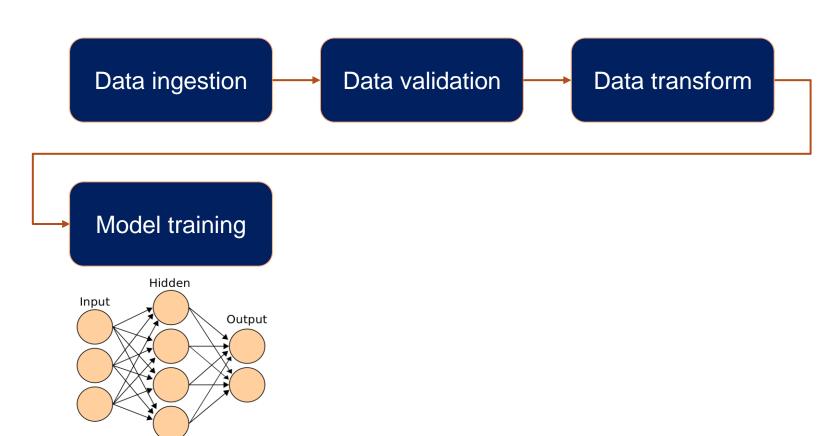


China  $\rightarrow$  [1, 0, 0]

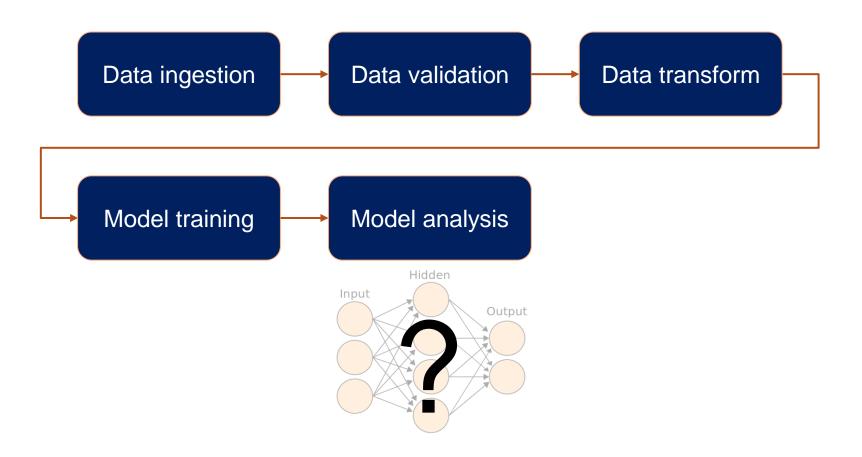
India  $\rightarrow$  [0, 1, 0]

USA  $\rightarrow$  [0, 0, 1]

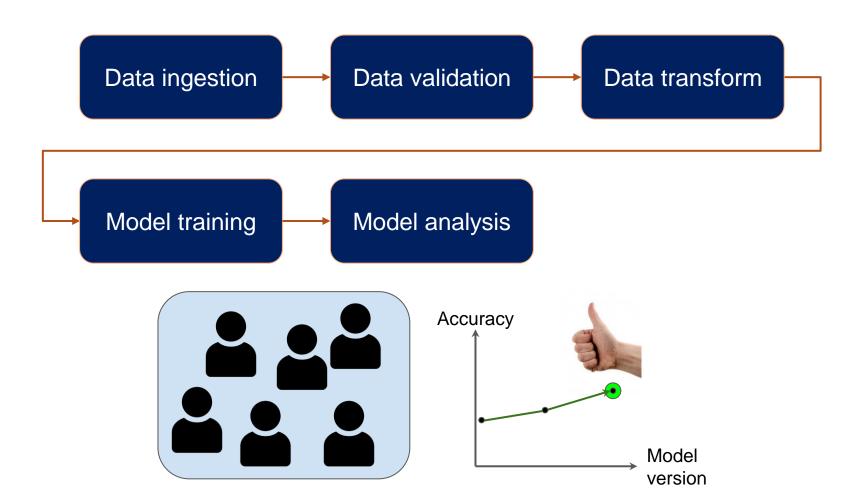




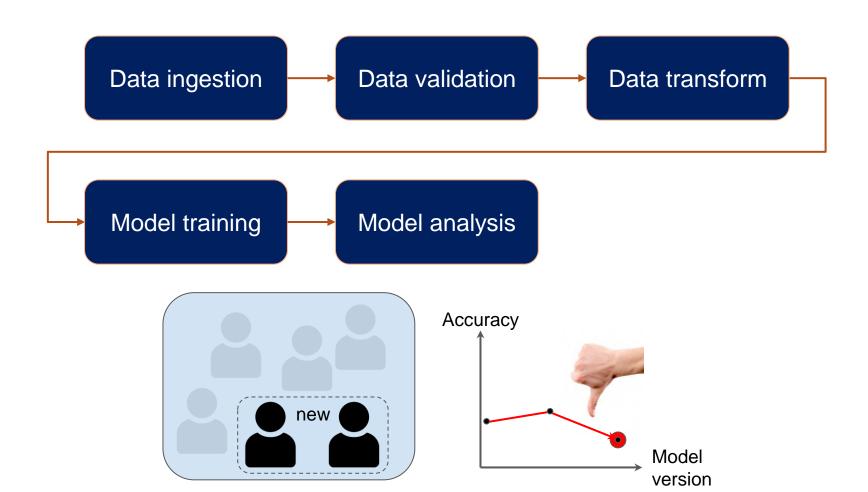




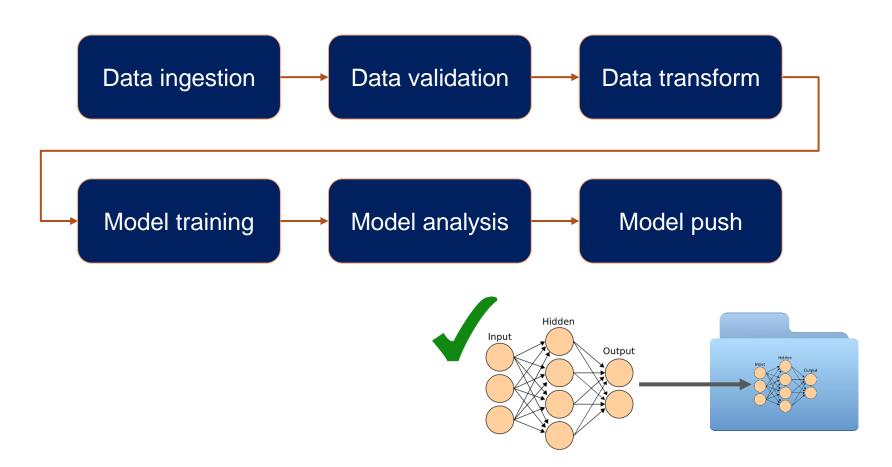




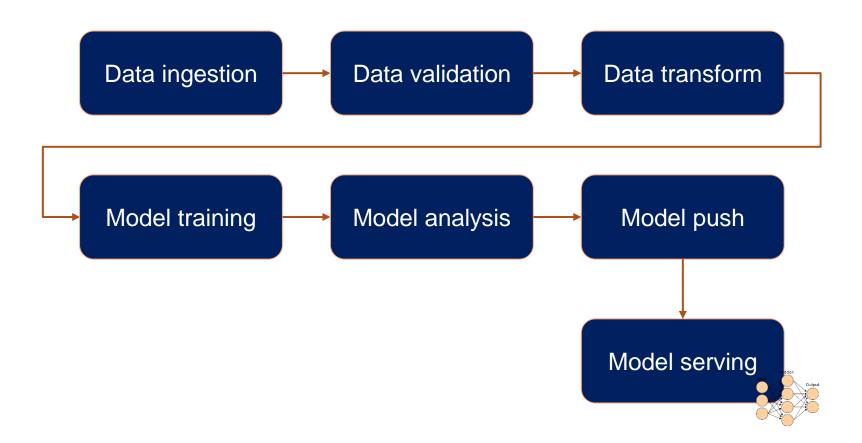




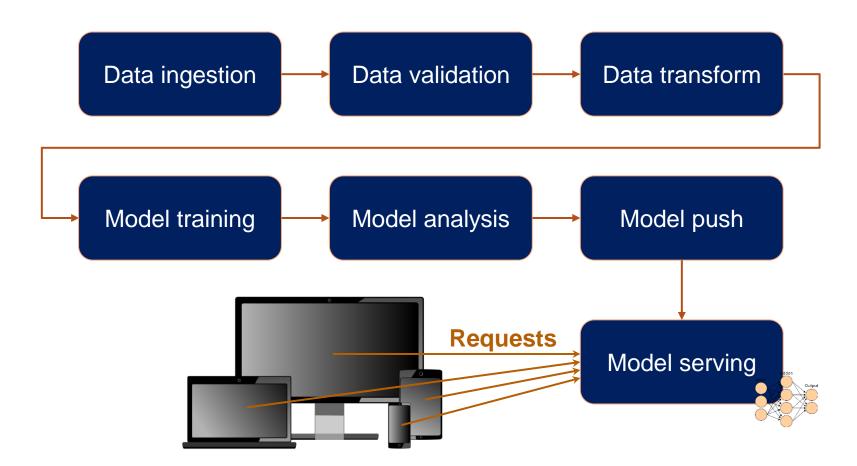




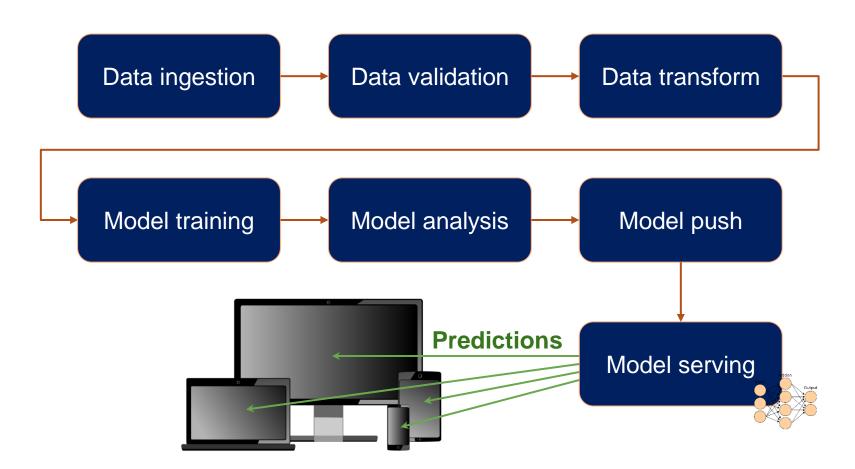




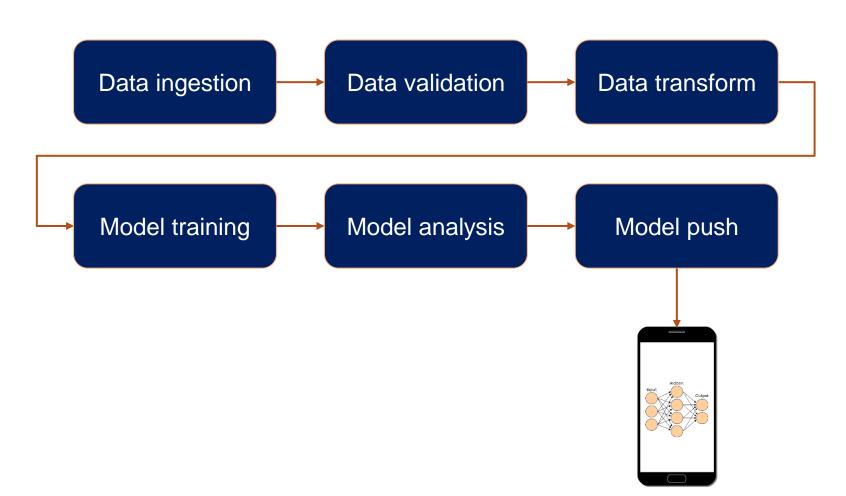




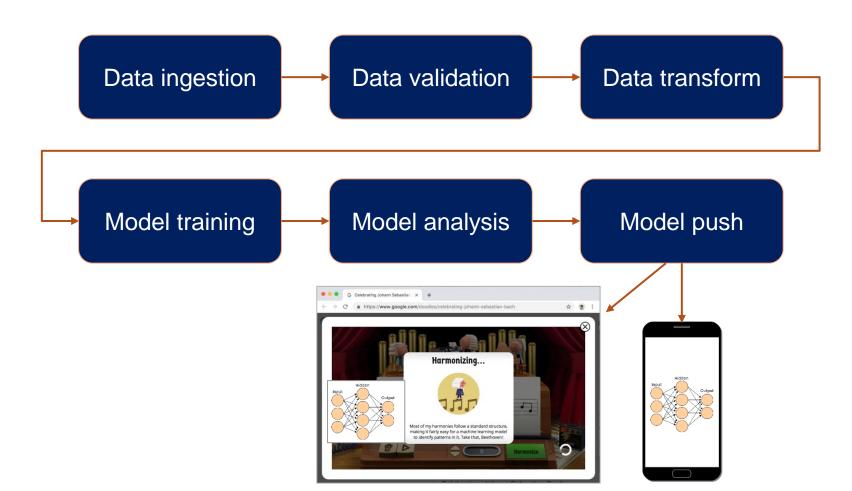












# Machine Learning | Produção



Além de treinar um modelo incrível...

Código ML

# Machine Learning | Produção

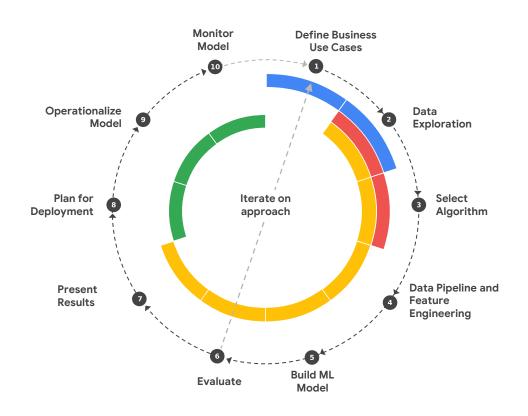


#### Realidade: ML requer DevOps

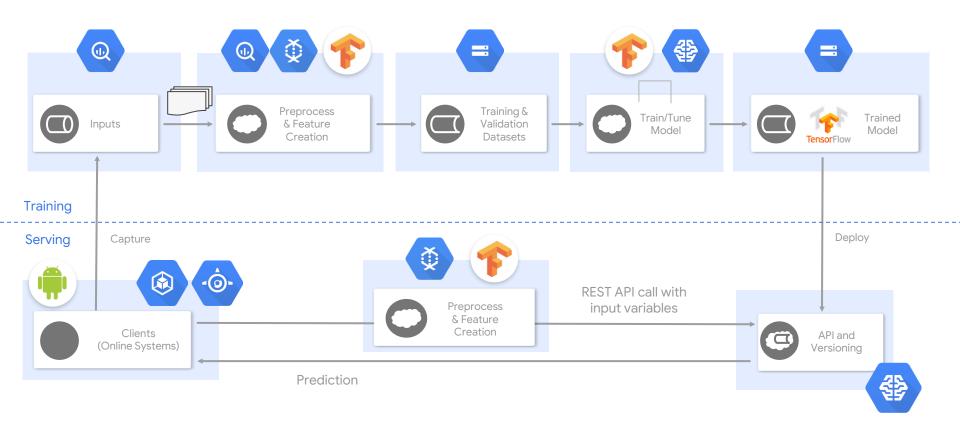


#### Typical machine learning lifecycle

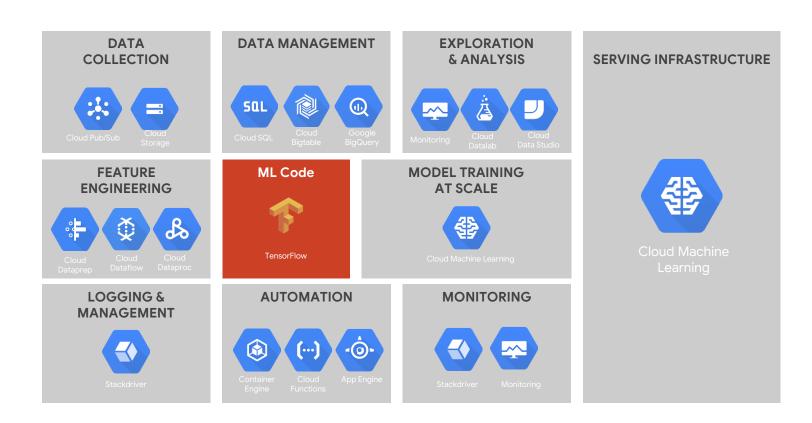
Step-by-step solution of ML problem



### Machine learning pipeline @ GCP



#### Operational ML - end-to-end ML solution on GCP





# Implementação de Exemplo



# Thank you!







@vinicius caridá















https://linktr.ee/vfcarida