

# Projeto Predição de Diabetes

#### Time Jupyter - StackLabs

- Adilson Gomes da Silva Junior Engenheiro de dados
- Celso Meirelles Rodolfo Adamo Cientista de dados
- Pedro Lucas Grajaú Farias Analista de dados





## Base de dados - Kaggle

- Diabetes Health Indicators Dataset -<a href="https://www.kaggle.com/datasets/alexteboul/diabetes-health-indicators-dataset">https://www.kaggle.com/datasets/alexteboul/diabetes-health-indicators-dataset</a>
- A pesquisa é feita anualmente com mais de 400 mil entrevistados nos EUA e com cerca de 330 características relacionadas à saúde
- Dataset do tratado no Kaggle possui aproximadamente 250 mil entrevistados (linhas) e 21 características (colunas) com foco em diabetes





# Objetivos

Qual é a correlação entre as variáveis preditoras e a variável alvo?

Quais os principais fatores que influenciam a ocorrência de casos de diabetes?

Existe algum fator que predomina sobre os outros?



# Definições do projeto



Plataforma - cloud



Armazenamento de código



Ferramenta laC



Linguagem de programação



Plataforma para análise e machine learning



Ferramentas de orquestração



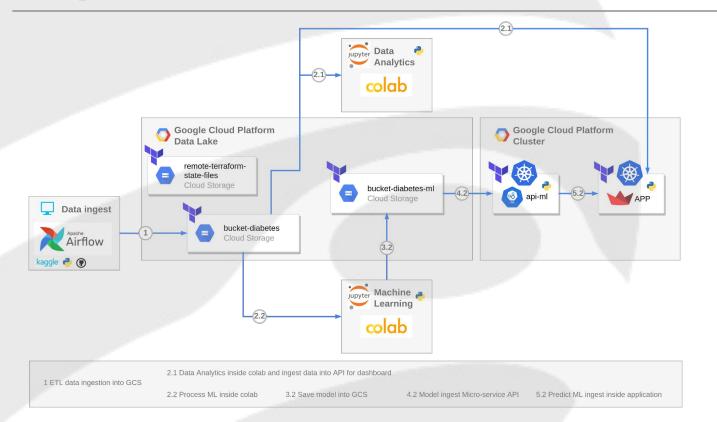
Ferramenta de visualização







# Pipeline de dados







#### ETL dos dados

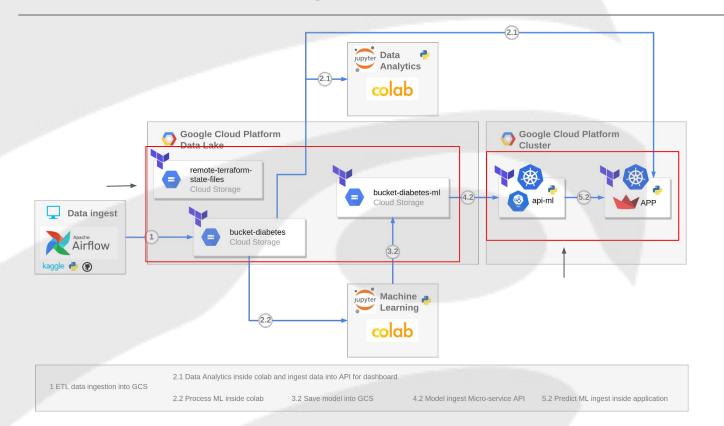


1 Get .csv data on kaggle 2 - Clean data - Spark submit Operator (local) 3 Save .parquet data into GCS





# Wecressenviço ata lake e Cluster







# **Principais desafios**

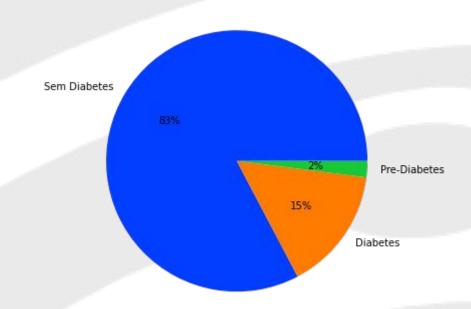
Conexão Google colab com o GCS

- Conexão GCS com a api-ml e a aplicação Montar um volume com o driver GCSFuse
- Conectar o modelo com a aplicação Incompatibilidade de versões

Criação da api - Utilização do framework web FastAPI







Analisando a distribuição dos entrevistados por classes constatou-se que 83% dos entrevistados não têm diabetes.

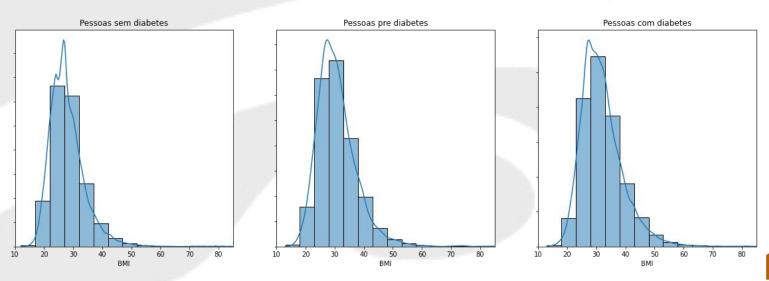




- Em médias os entrevistados têm um índice de massa corporal (BMI) de 28.68.
- 73.34 % das pessoas entrevistadas praticam atividades físicas.
- 79.48 % das pessoas entrevistadas comem vegetais.
- Quase ninguém consome álcool em altas proporções (adult men having more than 14 drinks per week and adult women having more than 7 drinks per week).
- 94% das pessoas entrevistadas usaram algum plano e/ou seguro de saúde.



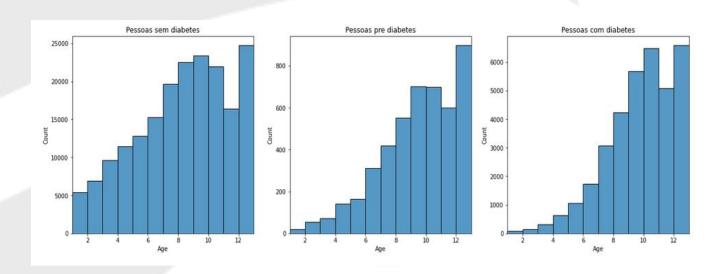




Podemos ver uma relação de casos de diabetes com o aumento de IMC, principalmente entre os bins de 30 e 40.







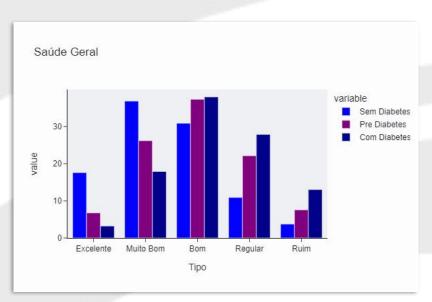
Podemos ver uma relação também relacionada à idade, visto que há uma concentração bem maior de pessoas com idades mais avançadas com Diabetes.





👃 **Stack**labs

## Insights e Conhecimento Gerado



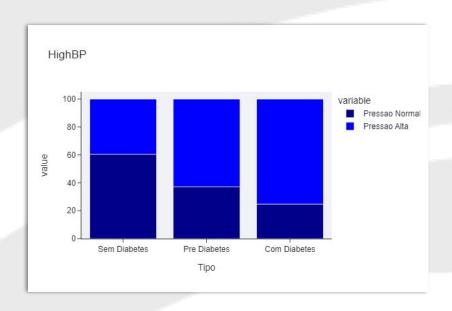
Como é esperado, a questão diabetes afeta diretamente com a saúde geral.

Podemos ver uma taxa maior de saúde excelente ou muito bom para pessoas com diabetes e também uma taxa maior de regular e ruim para pessoas com diabetes.



**åStack**l abs

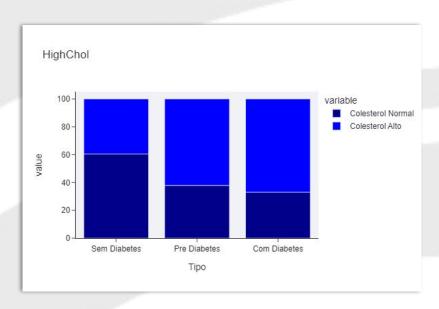
### Insights e Conhecimento Gerado



Agora falando de variáveis categóricas, podemos ver uma variável bastante relevante que é a de Pressão Alta.

Podemos ver que há uma relação bastante forte com pessoas com diabetes, sendo 75% de pessoas com diabetes tem também pressão alta.





Assim como o gráfico anterior, há uma relação bastante relevante também relacionada a diabetes.

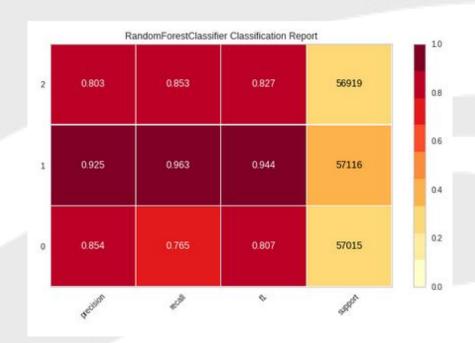
Temos 66% de pessoas com colesterol alto e com diabetes.





StackLabs

#### Métricas de Performance

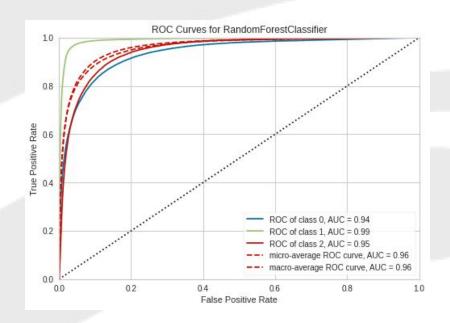


Para predizer se o paciente pertence a cada uma das classe foi implementado um modelo utilizando o Random Forest que atingiu uma performance F1-Score de aproximadamente 85% (84.70% - superando um pouco um modelo de base que é de 75%)



**&Stack**Labs

#### Métricas de Performance

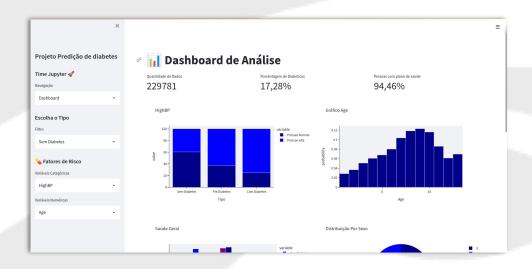


Tratava-se de um problema de classes desbalanceadas e houve necessidade utilizar a técnica de over sampling denominada SMOTE e de analisar o precision e recall como forma de analisar a performance de previsão de cada uma das classes.



StackLabs

## Entregáveis



Como entregável decidimos por entregar duas partes, uma relacionada a o dashboard com as informações encontradas no dataset e outro relacionado a um formulário em que o usuário irá colocar os seus dados e haverá uma predição e um score dessa predição.



#### Conclusão

Através deste projeto foi possível praticar e implementar conceitos importantes de Ciência e Engenharia de Dados e propor uma solução para a área de saúde que permite descobrir alguns insights sobre diabetes e classificar se um paciente pertence a cada uma das classes.

A resolução dos problemas acima mencionados, permitirá obter insights para desenhar e/ou alterar a estratégia aplicada à área de saúde no que concerne à diabetes, visto que, esta doença tem um impacto significativo na economia e pode ter complicações quando não detectado em estágios mais precoces.

Com a implementação desta solução teremos como benefício, um recurso organizacional que servirá de apoio aos médicos na leitura de análises médicas e contribuirá para identificar as principais variáveis que influenciam em cada uma das classes.

Por fim, como um processo de melhoria contínua podemos reduzir o erro de previsão do modelo utilizando outras técnicas como feature engineering, redução de dimensionalidade, entre outras.





#### **AGRADECIMENTOS**

- Adilson Gomes da Silva Junior Data Engineer
  - https://www.linkedin.com/in/adilson-silva-junior
  - <a href="https://github.com/AdilsonSilvaJr/jupyterstack">https://github.com/AdilsonSilvaJr/jupyterstack</a>
- Celso Meirelles Rodolfo Adamo Data Scientist
  - https://www.linkedin.com/in/celso-adamo-48773356
  - https://github.com/celsoadamo/Projeto\_Diabetes
- Pedro Lucas Grajaú Farias Data Analyst
  - https://www.linkedin.com/in/p217
  - https://github.com/Pedro-Grajau/jupyterstack

