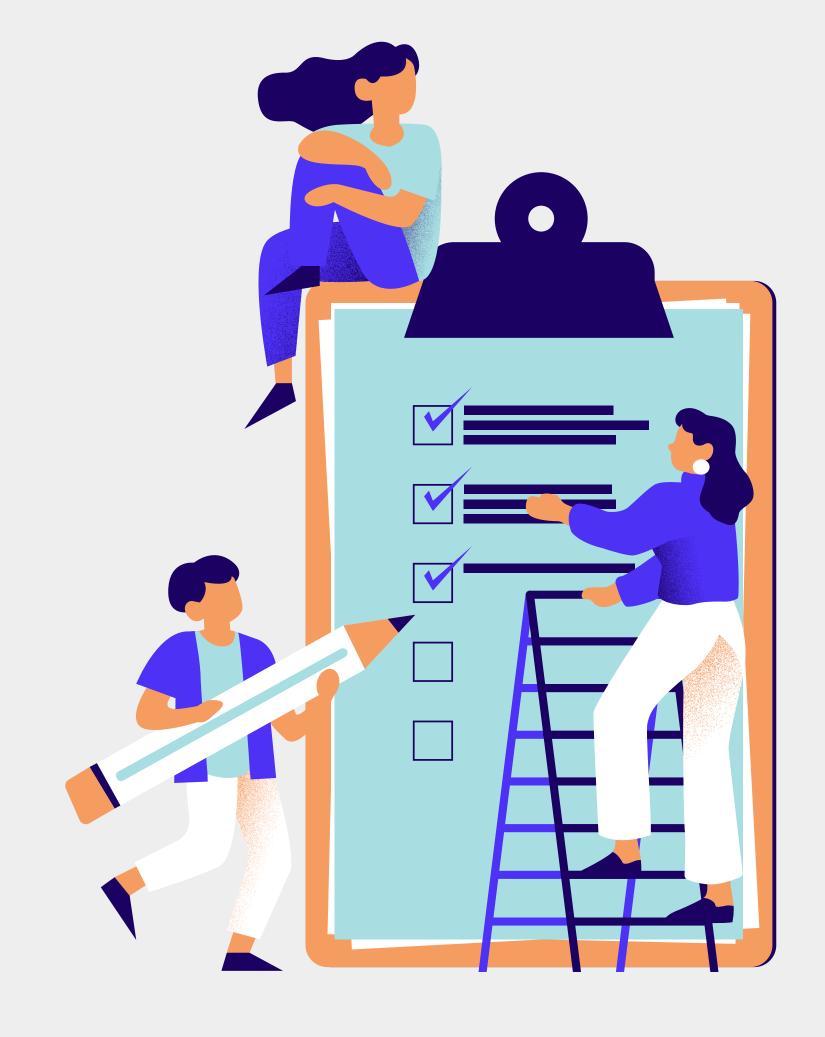
## People Analytics: Previsão de desligamento de funcionários

APLICATIVO DE MACHINE LEARNING RANDOM FOREST



VANESSA SANTANA DO AMARAL

## Desafio

Analisar dados de recursos humanos para desenvolver um modelo de machine learning supervisionado, capaz de prever a probabilidade de desligamento de funcionários, antecipando e mitigando a perda de talentos críticos e otimizando processos de pessoas com base em dados.

#### Linguagens e tecnologias:

Python Ambiente Google Colab para projeto Visual Studio Code para criação do aplicativo Chat GPT e Gemini para validação de códigos



## Metodologia do projeto

#### Limpeza e preparação dos dados:

Tratamento, correção de nulidades e padronização

#### Análise exploratória (EDA):

Correlação entre variáveis Seleção de variáveis relevantes e não discriminatórias

#### **Feature engineering:**

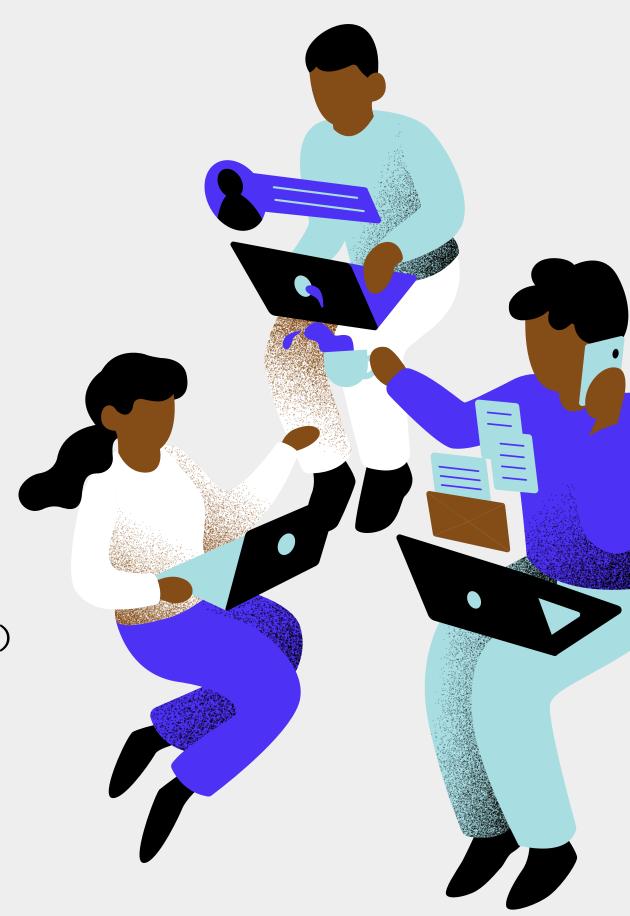
Transformação em one-hot encoding (Dummy) Divisão entre treino e teste

#### Aplicação de Machine Learning:

Treinamento dos modelos (regressão logística, XGBoost e Random Forest) Avaliação e comparação dos modelos

#### **Bônus:**

Aplicativo Streamlit



## O que influencia a saída de um funcionário?

De acordo com os modelos XGBoost e Random Forest\*



#### Idade e renda:

colaboradores mais jovens e com rendas menores apresentam maior tendência a deixar a empresa precocemente.



#### Liderança e tempo de empresa:

colaboradores com menos experiência, histórico de mudanças frequentes de emprego ou pouco tempo com o gestor atual apresentam maior risco de desligamento.



#### Deslocamento e viagens:

colaboradores com longos trajetos diários ou viagens frequentes têm maior risco de desligamento.

### Estratégias para retenção



#### Mentoria e desenvolvimento:

oferecer programas de desenvolvimento de carreira para colaboradores mais jovens.

#### Revisão de salário e benefícios:

garantir remuneração competitiva, bônus e incentivos.

#### Programas de engajamento:

criar grupos ou eventos que reforcem pertencimento e reconhecimento.



#### Integração com o gestor:

check-ins regulares e feedback contínuo para quem tem pouco tempo com o gestor atual.

#### Planos de carreira claros:

definir trajetórias internas (PDI) e oportunidades de promoção.

#### Treinamento de liderança:

capacitar gestores para aumentar retenção da equipe.



#### Flexibilidade de jornada:

home office ou horários flexíveis para quem mora longe.

#### Revisão de viagens:

reduzir viagens excessivas ou oferecer suporte logístico e financeiro.

#### Benefícios de mobilidade:

transporte ou subsídios que minimizem impacto do deslocamento.

# Diferenças entre os modelos

01

#### Regressão logística:

modelo estatístico que estima a probabilidade de um evento ocorrer.

Resultado: acurácia razoável, mas recall e F1 muito baixos, ou seja, quase não consegue identificar os funcionários que vão sair. 02

#### **XGBoost:**

algoritmo de boosting que combina várias árvores de decisão de forma sequencial para melhorar a previsão.

Resultado: excelente acurácia e recall, detecta a maioria dos funcionários com risco de desligamento. 03

#### **Random Forest:**

combina várias árvores de decisão em paralelo (ensemble) para gerar previsões robustas.

Resultado: desempenho ainda melhor que o XGBoost, com quase 100% de precisão e recall, detectando com confiabilidade os casos de desligamento.

## Aplicativo Streamlit

Criação de um aplicativo interativo no Streamlit que utiliza o modelo Random Forest para estimar a probabilidade de desligamento de colaboradores e sugerir ações de retenção.



#### **Aplicativo**



# Obrigada!

Estou em busca de uma oportunidade para colocar minhas habilidades em prática, aprender e construir resultados.

Tenho muita determinação, vontade e atitude para fazer acontecer!

Agradeço a atenção e até breve!

- https://www.linkedin.com/in/vanessasantanadoamaral/
- https://github.com/vanessasantanadoamaral