TRAFFIC DATA ANALYSIS (RECIFE)

NTERLIGENCIA ARTIFICIAI TRAFEGO AUTOMOTIVO

INTEGRANTES



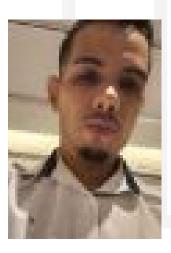
- Nome: Raphael L. Siqueira
- Contato:leitesiqueiraraphael@gmail.com
- Ra: 1352222014
- Formação: Ciência da Computação -UNIFG



- Nome: João Gabriel de Oliveira Feitosa
- Contato: 1352111818@ulife.com.br
- Ra: 1352111818
- Formação: Ciência da Computação -UNIFG



- Nome: Victor Hugo Silva
- Contato: victor.hugolk0@gmail.com
- Ra: 135211404
- Formação: Ciência da Computação UNIFG

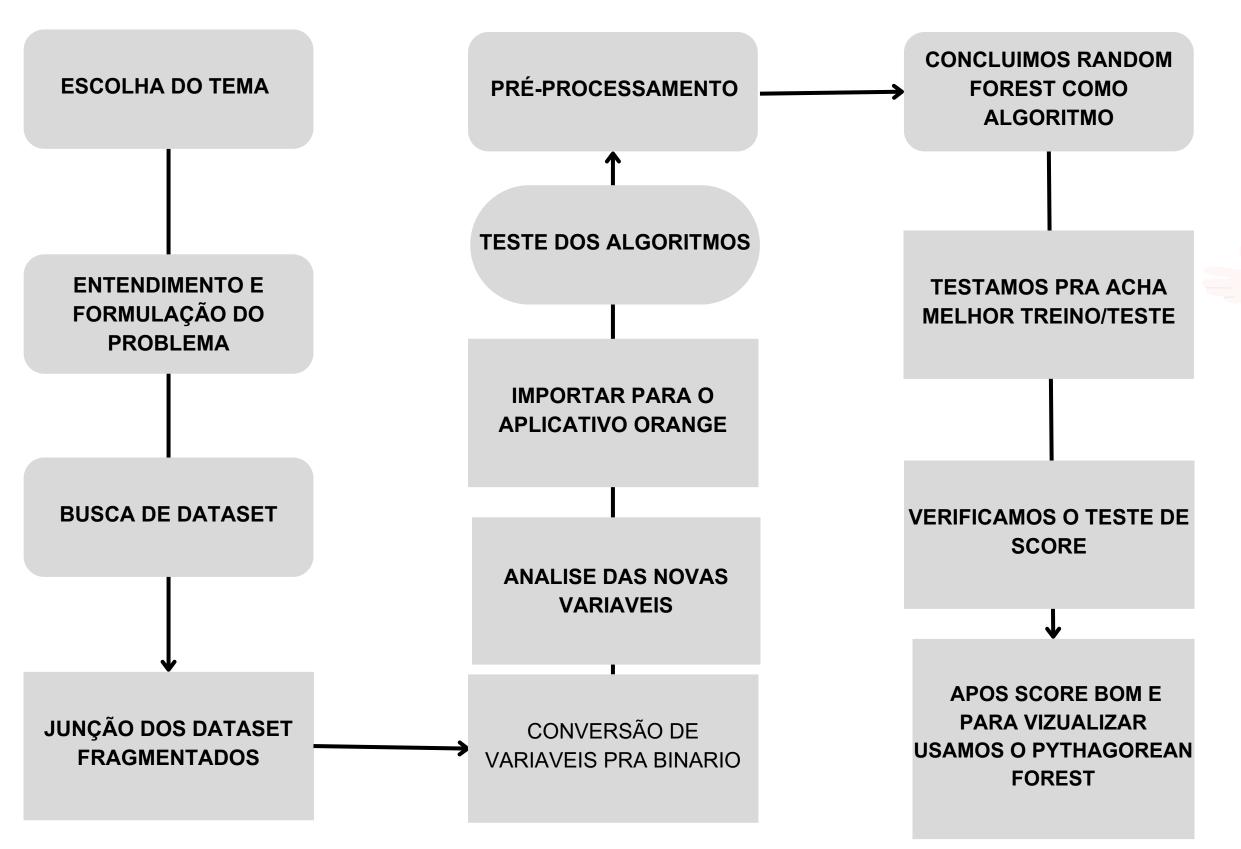


- Nome: José Augusto da Silva Neto
- Contato: 1352110816@ulife.com.br
- Ra: 1352110816
- Formação: Ciência da Computação -UNIFG



- Nome: William Ruan
- Contato: williamruam2424@gmail.com
- Ra: 1352320666
- Formação: Ciência da Computação -UNIFG

WORKFLOW

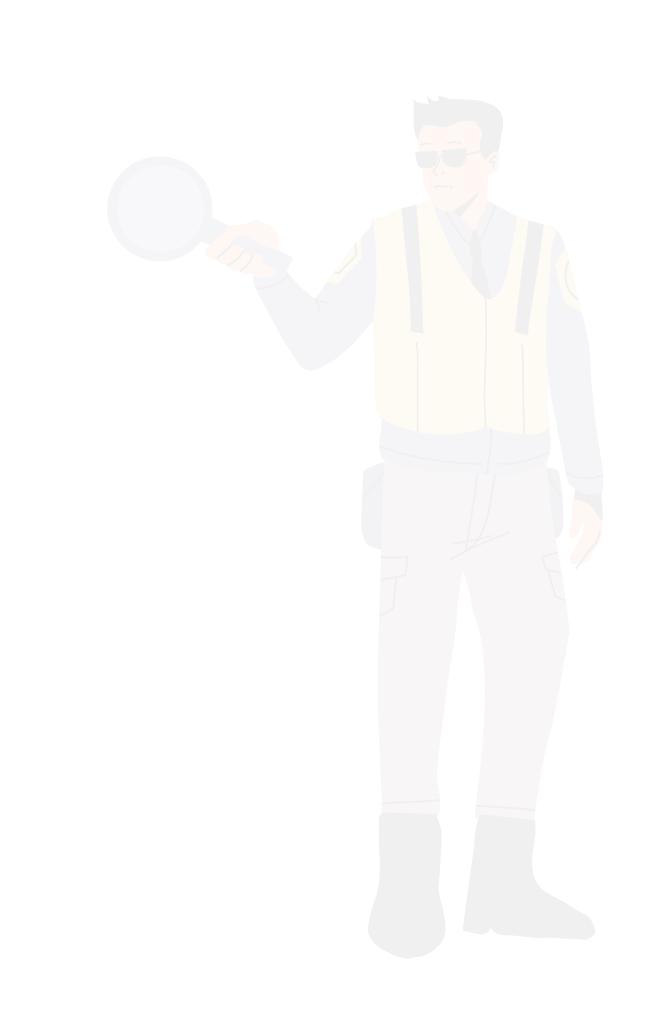


ENTENDIMENTO DO PROBLEMA

Recife enfrenta sérios desafios na mobilidade urbana, com mais de 1,5 milhão de veículos em circulação diariamente e uma infraestrutura inadequada. A topografia acidentada e a prioridade dada ao transporte individual resultam em congestionamentos, dificuldades de estacionamento e ineficiência no sistema de transporte, não atendendo às necessidades de uma população crescente.

Os principais problemas incluem: Altos índices de acidentes de trânsito, refletindo uma falta de segurança viária.

Analisando dados coletados no site da Prefeitura do Recife, é possível oferecer recomendações concretas para a prefeitura e órgãos de trânsito, contribuindo para um planejamento mais eficaz e sustentável da mobilidade no Recife e arredores. Será que isso pode levar a uma redução nos engarrafamentos, melhoria na segurança viária e, em última instância, uma melhor qualidade de vida para os cidadãos?

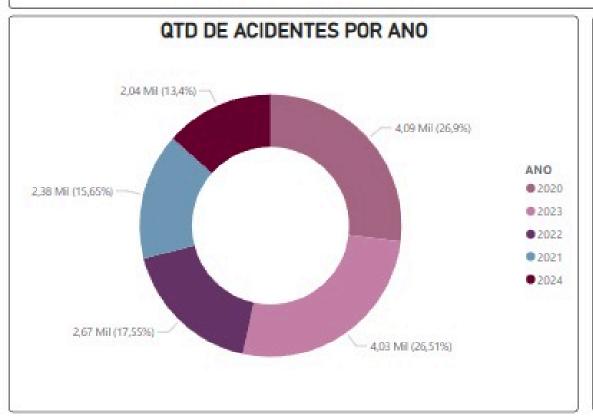


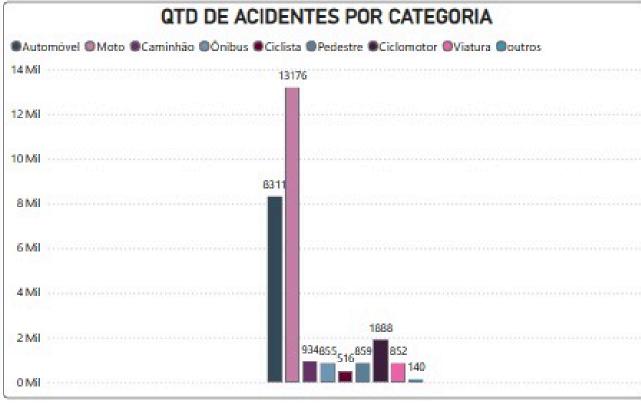
ENTENDIMENTO DO PROBLEMA

Acidentes de Trânsito no trânsito do Recife (2020 - 2024)

QUANTIDADE TOTAL DE OCORRÊNCIAS

15.211





QTD DE VÍTIMAS POR ANO			
2020	2089	62	
ANO	Vítimas	Vítimas fatais	
2021	2119	25	
ANO	Vítimas	Vítimas fatais	
2022	2460	25	
ANO	Vítimas	Vítimas fatais	
2023	3878	31	
ANO	Vítimas	Vítimas fatais	
2024	1897	4	
ANO	Vítimas	Vítimas fatais	

TIPO	QUANTIDADE
	8802
ARAI ROAMENTO LONGITUDINAL	965
ABALKOAMENTO LONGITUDINAL	640
ACID DE PERCURSO	11
ALID. DE PERCURSO ALAGAMENTO	3
APOIO COMPESA ATROPFI AMENTO	156
	777
ATROPELAMENTO ANIMAL	6
ATROPELAMENTO DE ANIMAL	8
ATROPELAMENTO DE PESSOA	155
CAPOTAMENTO	35
CHOQUE	184
CHOQUE OBJETO FIXO	147
CHOQUE VEÍCULO PARADO	101
	1102
COLISÃO COM CICLISTA	287
COLISÃO FRONTAL	468
COLISÃO LATERAL	580
COLISÃO TRANSVERSAL	290
COLISÃO TRASEIRA	1078
ENGAVETAMENTO	37
MONITORAMENTO	3
OUTROS	6
OUTROS APOIOS	1
QUEDA	55
SEMÁFORO	41
TOMBAMENTO	49
Total	15211



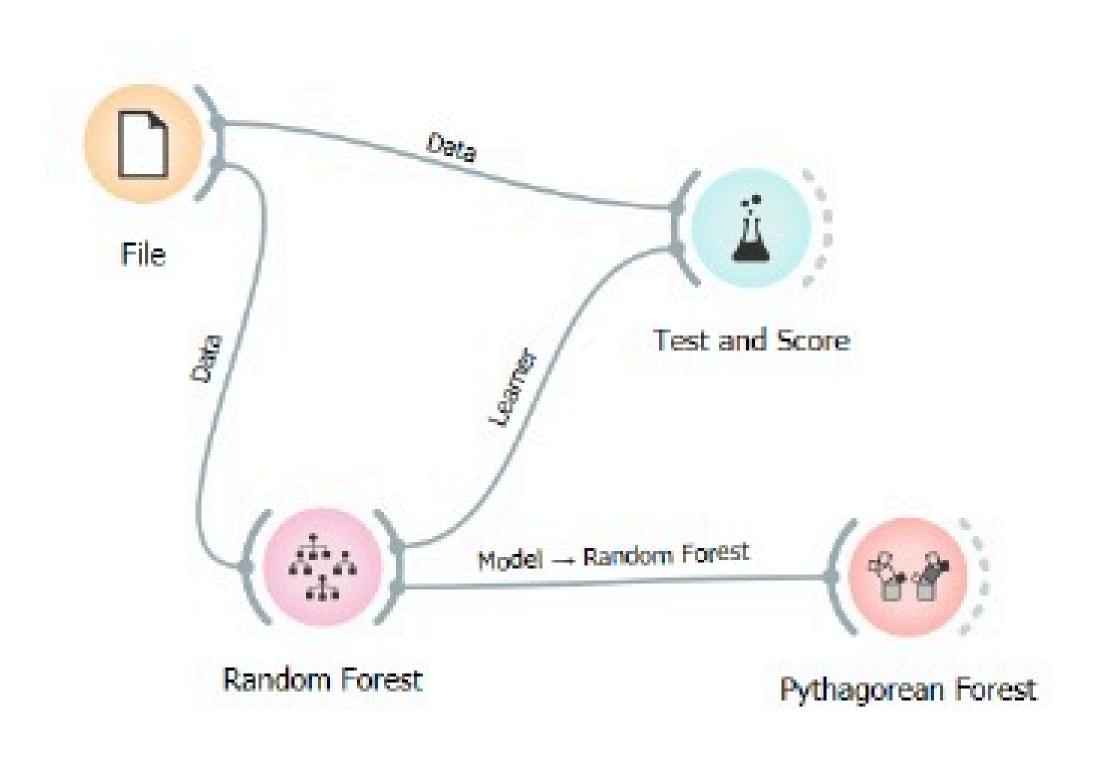
PRÉ PROCESSAMENTO - JUPYTER NOTEBOOK

```
[ ] import pandas as pd
    from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
[ ] # Carregar e padronizar as colunas
    anos = range(2015, 2025)
    dfs = []
    for ano in anos:
        try:
            df = pd.read_csv(f"acidentes_{ano}.csv", sep=";", encoding='utf-8') # Carregar arquivo
            df.rename(columns={"data": "Data"}, inplace=True) # Padronizar nomes de colunas
            df["Ano"] = ano # Adicionar coluna de ano
            dfs.append(df)
            print(f"Successfully loaded data for year {ano}") # Mensagem de confirmação
        except Exception as e:
            print(f"Error reading file for year {ano}: {e}")
            # Verificar quantidade de DataFrames carregados
    print(f"Total DataFrames loaded: {len(dfs)}")
     Mostrar saída oculta
[ ] # Concatenar todos os DataFrames
    df_principal = pd.concat(dfs, ignore_index=True)
    print("Anos disponíveis:", df_principal['Ano'].unique())
Anos disponíveis: [2015 2016 2017 2018 2019 2020 2021 2022 2023 2024]
[ ] # Padronizar datas no formato ISO para 2018 e 2019
    df_2018_2019 = df_principal[(df_principal['Ano'] == 2018) | (df_principal['Ano'] == 2019)]
    df_2018_2019['Data'] = pd.to_datetime(df_2018_2019['Data'], format='%d/%m/%Y').dt.strftime('%Y-%m-%d')
    df principal.loc[df 2018 2019.index, 'Data'] = df 2018 2019['Data']
```

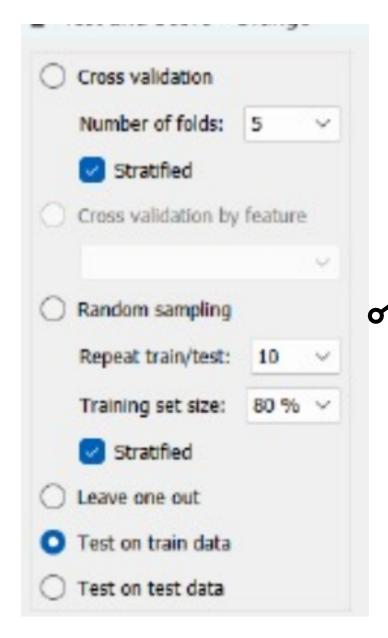
PRÉ PROCESSAMENTO - JUPYTER NOTEBOOK

```
[ ] # Converter a coluna 'vitimas' para numérico, substituindo valores inválidos por 0
    df_principal['vitimas'] = pd.to_numeric(df_principal['vitimas'], errors='coerce')
    # Aplicar a transformação para definir 1 se >= 1, caso contrário 0
    df_principal['vitimas'] = df_principal['vitimas'].apply(lambda x: 1 if x >= 1 else 0)
    df_principal["tipo"] = df_principal["vitimas"]
[ ] # Substituir valores nulos restantes por uma string padrão ou outro valor
    df_principal.fillna("null", inplace=True)
    # Verificar as primeiras linhas dos dados processados
    print(df_principal.head())
₹
              situacao
                                                        bairro \
       tipo
                              Data
                                            hora
          0 CANCELADA 2015-12-03 11:36:00.000 CASA AMARELA
          0 FINALIZADA 2015-06-01 06:35:00.000 ENCRUZILHADA
          0 FINALIZADA 2015-06-01 08:04:00.000
                                                    BOA VIAGEM
          0 FINALIZADA 2015-06-01 08:06:00.000
                                                     AFOGADOS
          0 CANCELADA 2015-06-01 08:13:00.000
                                                     MADALENA
                                                               complemento \
                         endereco numero
                         AV NORTE
                                    null
                                             SENTIDO SUBURBIO E/F AO SESC
    0
                                    null
                                          IGREJA BATISTA MEMORIAL DE BELÉM
                     EST DE BELEM
       RUA ERNESTO DE PAULA SANTOS
                                    null
                                                            SEMAFORO Nº217
                                    null
                                            AO LADO DA ESTAÇÃO LARGO DA PAZ
                           AV SUL
                      RUA BENFICA null EM FRENTE AO CLUBE INTERNACIONAL
    4
                                  descricao ... condicao_via conservacao_via \
      natureza
                        COLISÃO SEM VITIMAS ...
    0 COLISÃO
                                                         null
                                                                        null
      COLISÃO
                               SEM VÍTIMAS. ...
                                                        null
                                                                        null
      COLISÃO
                                                         null
                                                                        null
                                 SEM VITIMA ...
```

Visualização do Aplicativo Orange



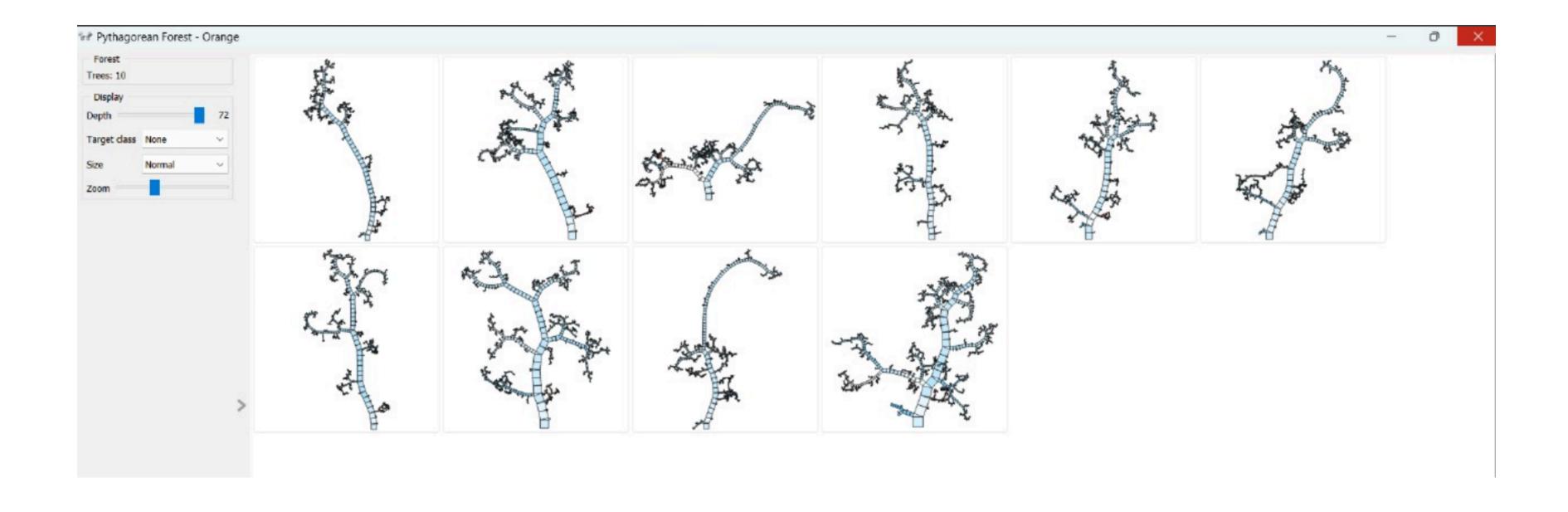
Resultado do Teste de Score





- AUC (ÁREA SOB A CURVA): 0,903
- ESSA MÉTRICA MEDE A CAPACIDADE DO MODELO DE DISTINGUIR ENTRE AS CLASSES. UM VALOR PRÓXIMO DE 1 INDICA UM DESEMPENHO EXCELENTE. NO CASO, O VALOR DE 0,903 MOSTRA QUE O MODELO TEM ALTA CAPACIDADE DE DISCRIMINAÇÃO.
- ACURÁCIA: 0,893
- A ACURÁCIA REPRESENTA A PROPORÇÃO DE CLASSIFICAÇÕES CORRETAS. UM VALOR DE 0,893 SIGNIFICA QUE O MODELO ACERTOU 89,3% DAS PREDIÇÕES, O QUE É UM RESULTADO MUITO BOM.
- F1-SCORE: 0,880
- O F1-SCORE É UMA MEDIDA HARMÔNICA DA PRECISÃO E DO RECALL. UM VALOR ALTO INDICA UM BOM EQUILÍBRIO ENTRE AS DUAS MÉTRICAS. NO CONTEXTO, O VALOR DE 0,880 SUGERE QUE O MODELO ESTÁ CLASSIFICANDO CORRETAMENTE A CLASSE POSITIVA (VÍTIMAS) COM ALTA PRECISÃO E RECALL.
- PRECISÃO: 0,895
- A PRECISÃO MEDE A PROPORÇÃO DE EXEMPLOS POSITIVOS CORRETAMENTE CLASSIFICADOS ENTRE TODOS OS EXEMPLOS CLASSIFICADOS COMO POSITIVOS. UM VALOR DE 0,895 INDICA QUE QUANDO O MODELO PREVÊ UMA INSTÂNCIA COMO POSITIVA, ELE ESTÁ CERTO 89,5% DAS VEZES.
- RECALL: 0,893
- O RECALL MEDE A PROPORÇÃO DE EXEMPLOS POSITIVOS CORRETAMENTE CLASSIFICADOS ENTRE TODOS OS EXEMPLOS POSITIVOS REAIS. UM VALOR DE 0,893 INDICA QUE O MODELO ESTÁ IDENTIFICANDO 89,3% DAS INSTÂNCIAS POSITIVAS.
- MCC (COEFICIENTE DE MATTHEWS): 0,629
- O MCC É UMA MEDIDA MAIS ROBUSTA QUE CONSIDERA TODAS AS COMBINAÇÕES DE VERDADEIROS POSITIVOS, VERDADEIROS NEGATIVOS, FALSOS POSITIVOS E FALSOS NEGATIVOS. UM VALOR DE 0,629 INDICA UM BOM DESEMPENHO GERAL DO MODELO, ESPECIALMENTE CONSIDERANDO POSSÍVEIS DESBALANCEAMENTOS NAS CLASSES.

Visualização do Resultado Random Forest no Pythagorean Forest



Bibliografia/Site de Apoio

CHAMADOS DE SINISTROS (ACIDENTES) DE TRÂNSITO COM E SEM VITIMAS 2015 A 2024 - CONJUNTOS DE DADOS - PORTAL DE DADOS ABERTOS DA CIDADE DO RECIFE http://dados.recife.pe.gov.br/dataset/acidentes-de-transito-com-e-sem-vitimas

- LIU, Y., ET AL. (2020). "PREDICTING TRAFFIC ACCIDENTS USING MACHINE LEARNING MODELS." COMPUTERS, ENVIRONMENT AND URBAN SYSTEMS, 79, 101412. PREDIZENDO ACIDENTES DE TRÂNSITO USANDO MODELOS DE APRENDIZADO DE MÁQUINA
- DIXON, S., & HARTENSTEIN, H. (2019). "ARTIFICIAL INTELLIGENCE IN ROAD TRAFFIC SAFETY: A REVIEW." IEEE TRANSACTIONS ON INTELLIGENT TRANSPORTATION SYSTEMS, 20(4), 1262-1274.

INTELIGÊNCIA ARTÎFÎCIAL NA SEGURANÇA DO TRÂNSITO: UMA REVISÃO

• ZHAO, Z., ET AL. (2021). "REAL-TIME TRAFFIC ACCIDENT PREDICTION AND RISK EVALUATION USING DEEP LEARNING." JOURNAL OF TRANSPORTATION SAFETY & SECURITY, 13(2), 167-182.

PREVISÃO EM TEMPO REAL DE ÀCIDENTES DE TRÂNSITO E AVALIAÇÃO DE RISCO USANDO APRENDIZADO PROFUNDO