

Python para análise de dados





ANÁLISE DE DADOS







Explore dados

- Explorar dados de créditos
- Estrutura
- Schema
- Dados faltantes



Acompanhe aqui os temas que serão tratados na videoaula





Vamos explorar dados de crédito presentes neste neste link:

https://raw.githubusercontent.com/andre-marcos-perez/ebac-courseutils/develop/dataset/credito.csv

Os dados estão no formato CSV e contém informações sobre clientes de uma instituição financeira. Em especial, estamos interessados em explicar a segunda coluna, chamada de **default**, que indica se um cliente é adimplente (default = 0) ou inadimplente (default = 1) ou seja, queremos entender o motivo de um cliente deixar de honrar com suas dívidas baseado no comportamento de outros atributos, como salário, escolaridade e movimentação financeira. Uma descrição completa dos atributos está a seguir.





O atributo de interesse (default) é conhecido como variável resposta ou variável dependente, já os demais atributos que buscam explicá-la (idade, salário etc.) são conhecidas como variáveis explicativas, variáveis independentes ou até variáveis preditoras.





Colu	una Descrição
id	Número da conta
default	Indica se o cliente é adimplente (0) ou inadimplente (1)
idade	
sexo	
depedentes	
escolaridade	
estado_civil	
salario_anual	Faixa do salario mensal multiplicado por 12
tipo_cartao	Categoria do cartao: blue, silver, gold e platinium
meses_de_rel	lacionamento Quantidade de meses desde a abertura da conta
qtd_produtos	Quantidade de produtos contratados





Coluna	Descrição		
id Número da d	Número da conta		
iteracoes_12m Quantidade de iterações com o cliente no último ano			
meses_inatico_12m	Quantidade de meses que o cliente ficou inativo no último ano		
limite_credito Valor do limite do cartão de crédito			
valor_transacoes_12m	Soma total do valor das transações no cartão de crédito no último ano		
qtd_transacoes_12m	Quantidade total de transações no cartão de crédito no último ano		





Vamos começar lendos os dados num dataframe pandas.

```
In []:

df = pd.read_csv(
    'https://raw.githubusercontent.com/andre-marcos-perez/' + \ 'ebac-course-
    utils/develop/dataset/credito.csv', na_values='na'
)

In []:

df.head(n=10)
```

Com o dados em mãos, vamos conhecer um pouco melhor a estrutura do nosso conjunto de dados.





2. Estrutura

```
In [ ]:
            df.shape # retorna uma tupla (qtd linhas, qtd colunas)
In [ ]:
             df[df['default'] == 0].shape
In [ ]:
             df[df['default'] == 1].shape
In [ ]:
             qtd_total, _ = df.shape
             qtd_adimplentes, _ = df[df['default'] == 0].shape qtd_inadimplentes, _ =
             df[df['default'] == 1].shape
In [ ]:
             print(f"A proporcão clientes adimplentes é de " + \ f"{round(100 *
                      qtd adimplentes / qtd total, 2)}%"
             print(f"A proporção clientes inadimplentes é de " + \ f"{round(100 *
                      qtd_inadimplentes / qtd_total, 2)}%"
```





3. Schema

```
In [ ]: df.head(n=5)
```

Colunas e seus respectivos tipos de dados:

```
In []: df.dtypes
```

Atributos categóricos:

```
In [ ]: df.select_dtypes('object').describe().transpose()
```

Atributos **numéricos**:

```
In [ ]: df.drop('id', axis=1).select_dtypes('number').describe().transpose()
```





4. Dados faltantes

```
Podem ser:
  Vazios ("");
  Nulos (None);
  Não disponíveis ou aplicaveis ( na , NA etc.);
  Não numérico ( nan , NaN , NAN etc).
 In [ ]:
            df.head()
          Podemos verificar quais colunas possuem dados faltantes.
 In [ ]:
            df.isna().any()
```



4. Dados faltantes

A função a seguir levanta algumas estatísticas sobre as colunas dos dados faltantes:



4. Dados faltantes

```
In []: stats_dados_faltantes(df=df)

In []: stats_dados_faltantes(df=df[df['default'] == 0])

In []: stats_dados_faltantes(df=df[df['default'] == 1])
```

