Data Cleaning

Wellington Moreira Dos Santos

wsantos08@hotmail.com



O tratamento e limpeza de dados é uma etapa crucial em qualquer projeto de análise de dados. Em Python, existem diversas bibliotecas que podem ser utilizadas para realizar essa tarefa, como Pandas, Seaborn e Statistics

A limpeza de dados envolve a remoção de dados inconsistentes, incorretos, incompletos, duplicados ou irrelevantes, para garantir que os dados estejam corretos e confiáveis.

```
In [1]: import pandas as pd
import seaborn as srn
import statistics as sts
```

Explorando os dados

Carregando base de dados

```
In [2]: #importar dados
dataset = pd.read_csv("../dados/Churn.csv", sep=";")
```

Conhecendo a base de dados

Visualizando primeiros registros

Out[3]:		X0	X1	X2	Х3	X4	X4.1	X6	X7	X8	Х9	X10	X11
	0	1	619	RS	Feminino	42	2	0	1	1	1	10134888.0	1
	1	2	608	sc	Feminino	41	1	8380786	1	0	1	11254258.0	0
	2	3	502	RS	Feminino	42	8	1596608	3	1	0	11393157.0	1
	3	4	699	RS	Feminino	39	1	0	2	0	0	9382663.0	0
	4	5	850	SC	Feminino	43	2	12551082	1	1	1	790841.0	0

Dimensão do dataset

```
In [4]: #tamanho
dataset.shape
```

Out[4]: (999, 12)

Para melhor entendimento dos dados, vamos renomear as colunas conforme as regras de negócio.

_				
(1)		+	1 5	
U	u	u	ו כו	٠.

	ld	Score	Estado	Genero	Idade	Patrimonio	Saldo	Produtos	TemCartCredito	Ativc
0	1	619	RS	Feminino	42	2	0	1	1	1
1	2	608	SC	Feminino	41	1	8380786	1	0	1
2	3	502	RS	Feminino	42	8	1596608	3	1	С
3	4	699	RS	Feminino	39	1	0	2	0	С
4	5	850	sc	Feminino	43	2	12551082	1	1	1
4										

Valores faltantes

In [6]:	<pre>dataset.isnull().sum()</pre>							
Out[6]:	Id	0						
	Score	0						
	Estado	0						
	Genero	8						
	Idade	0						
	Patrimonio	0						
	Saldo	0						
	Produtos	0						
	TemCartCredito	0						
	Ativo	0						
	Salario	7						
	Saiu	0						
	dtype: int64							

Valores duplicados pelo ID

]: dataset[dataset.duplicated(['Id'],keep=False)]										
	ld	Score	Estado	Genero	Idade	Patrimonio	Saldo	Produtos	TemCartCredito	Ativo
80	81	665	RS	Feminino	34	1	9664554	2	0	(
81	81	665	RS	Feminino	34	1	9664554	2	0	(
	80		Id Score 80 81 665	Id Score Estado 80 81 665 RS	IdScoreEstadoGenero8081665RSFeminino	IdScoreEstadoGeneroIdade8081665RSFeminino34	IdScoreEstadoGeneroIdadePatrimonio8081665RSFeminino341	IdScoreEstadoGeneroIdadePatrimonioSaldo8081665RSFeminino3419664554	IdScoreEstadoGeneroIdadePatrimonioSaldoProdutos8081665RSFeminino34196645542	IdScoreEstadoGeneroIdadePatrimonioSaldoProdutosTemCartCredito8081665RSFeminino341966455420

Explorando as variáveis

Estado

100

R

RP

RS

S

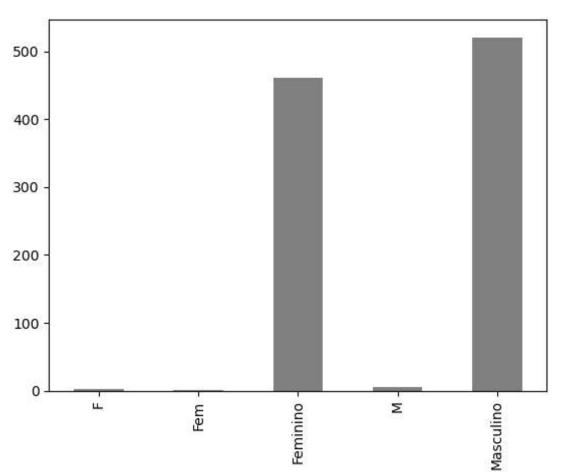
Estado

S

2

```
agrupado = dataset.groupby(['Estado']).size()
In [8]:
        agrupado
Out[8]: Estado
        PR
               257
        RP
                1
        RS
              478
               258
        SC
        SP
        TD
        dtype: int64
In [9]: | agrupado.plot.bar(color = 'gray')
Out[9]: <Axes: xlabel='Estado'>
          500
          400
          300
          200
```

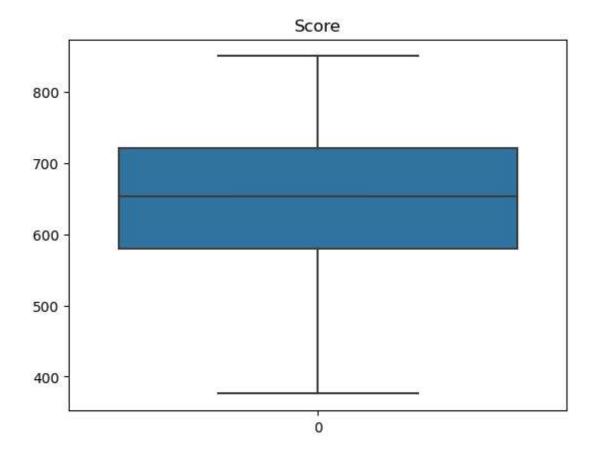
Genero



Genero

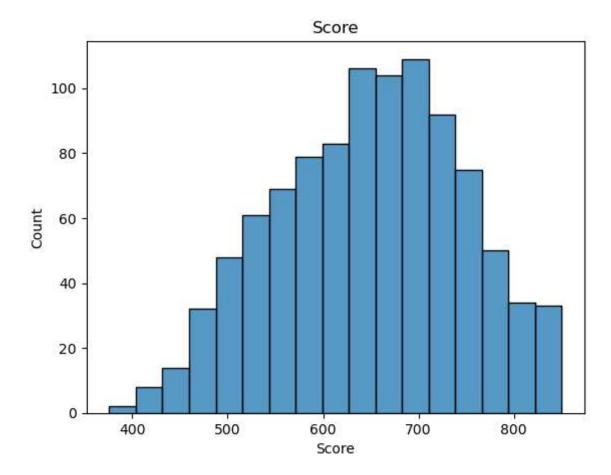
Score

```
In [13]: dataset['Score'].describe()
Out[13]: count
                  999.000000
         mean
                   648.621622
         std
                   98.264219
         min
                   376.000000
         25%
                   580.000000
         50%
                   653.000000
         75%
                   721.000000
         max
                   850.000000
         Name: Score, dtype: float64
In [14]: srn.boxplot(dataset['Score']).set_title('Score')
Out[14]: Text(0.5, 1.0, 'Score')
```



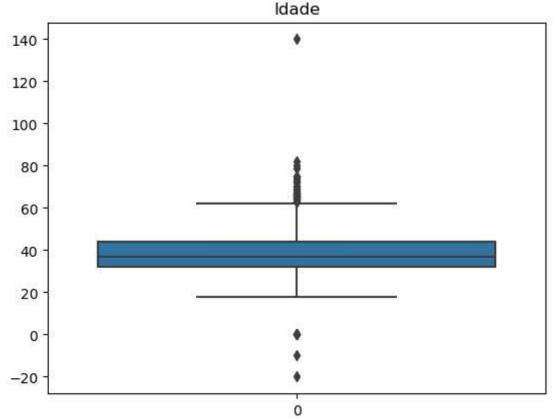
```
In [15]: srn.histplot(dataset['Score']).set_title('Score')
```

Out[15]: Text(0.5, 1.0, 'Score')



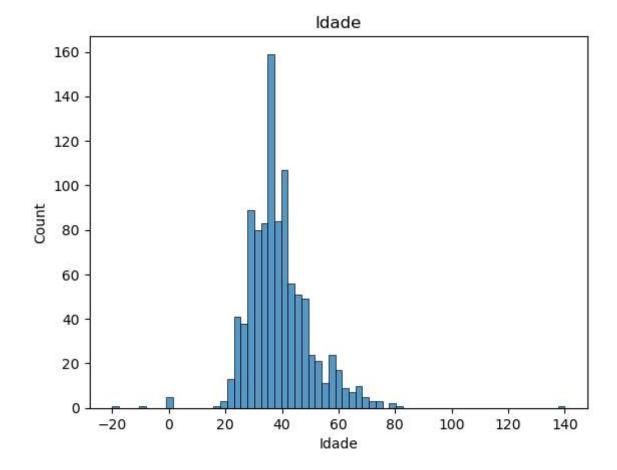
Idade

```
In [16]: dataset['Idade'].describe()
Out[16]: count
                  999.000000
         mean
                   38.902903
         std
                   11.401912
         min
                   -20.000000
         25%
                   32.000000
         50%
                   37.000000
         75%
                   44.000000
         max
                   140.000000
         Name: Idade, dtype: float64
In [17]: srn.boxplot(dataset['Idade']).set_title('Idade')
Out[17]: Text(0.5, 1.0, 'Idade')
                                              Idade
```



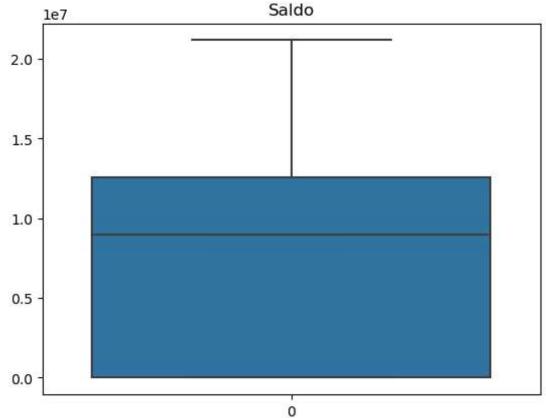
```
In [18]: srn.histplot(dataset['Idade']).set_title('Idade')
```

Out[18]: Text(0.5, 1.0, 'Idade')



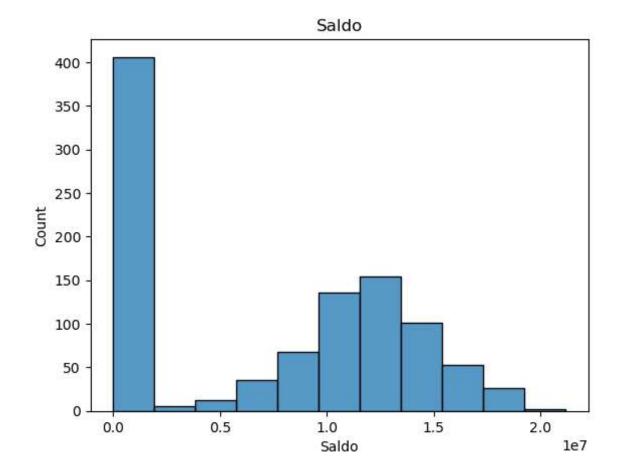
Saldo

```
In [19]: dataset['Saldo'].describe()
Out[19]: count
                  9.990000e+02
         mean
                  7.164928e+06
         std
                  6.311840e+06
         min
                  0.000000e+00
         25%
                  0.000000e+00
         50%
                  8.958835e+06
         75%
                   1.258684e+07
         max
                  2.117743e+07
         Name: Saldo, dtype: float64
In [20]: srn.boxplot(dataset['Saldo']).set_title('Saldo')
Out[20]: Text(0.5, 1.0, 'Saldo')
```



```
In [21]: srn.histplot(dataset['Saldo']).set_title('Saldo')
```

Out[21]: Text(0.5, 1.0, 'Saldo')



Salário

0.2

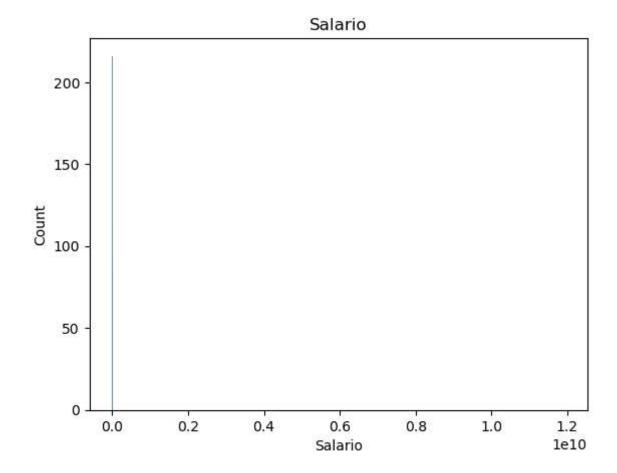
0.0

```
In [22]: dataset['Salario'].describe()
Out[22]: count
                   9.920000e+02
         mean
                   3.528762e+07
         std
                   5.305800e+08
         min
                   9.677000e+03
         25%
                   3.029011e+06
         50%
                   8.703250e+06
         75%
                   1.405213e+07
         max
                   1.193469e+10
         Name: Salario, dtype: float64
In [23]: | srn.boxplot(dataset['Salario']).set_title('Salario')
Out[23]: Text(0.5, 1.0, 'Salario')
                                             Salario
               le10
           1.2
           1.0
           0.8
           0.6
           0.4
```

0

```
In [24]: srn.histplot(dataset['Salario']).set_title('Salario')
```

Out[24]: Text(0.5, 1.0, 'Salario')



Tratamento de dados

Dados duplicados

Podemos constatar que existe uma duplicata de registros com base no ld, aqui removeremos.

```
In [25]: dataset.drop_duplicates(subset="Id", keep='first',inplace=True)
```

Conferindo se ainda existe a duplicata

```
In [26]: dataset[dataset.duplicated(['Id'],keep=False)]
Out[26]: Id Score Estado Genero Idade Patrimonio Saldo Produtos TemCartCredito Ativo Sala
```

Salários

Aqui possuímos valores faltantes NAs e Outliers como vimos graficamente, utilizaremos a mediana para preencher valores faltantes e substituição de outliers.

Mediana

```
In [27]: mediana = sts.median(dataset['Salario'])
mediana

Out[27]: 73752.0
```

Substituindo NA por mediana

```
In [33]: dataset['Salario'].fillna(mediana, inplace=True)
```

Verificando se ainda existem valores faltantes na variável

```
In [34]: dataset['Salario'].isnull().sum()
Out[34]: 0
```

Desvio padrão

```
In [54]: desv = sts.stdev(dataset['Salario'])
desv
Out[54]: 6066172.5605729
```

Definindo critério de salário com desvio padrão

```
dataset.loc[dataset['Salario'] >= 2 * desv ]
In [32]:
Out[32]:
                 Id Score Estado
                                    Genero Idade Patrimonio
                                                                Saldo Produtos TemCartCredito
                                                                                            1
             7
                 8
                      376
                              PR
                                   Feminino
                                               29
                                                          4 11504674
                                                                             4
           116 118
                      668
                              PR
                                                              1678644
                                                                             1
                                   Feminino
                                               37
                                                                                            1
           170 172
                      484
                                                            13011439
                                                                                            1
                              RS
                                   Feminino
                                               29
                                                                             1
           230 232
                                               72
                                                                    0
                                                                             2
                                                                                            0
                      673
                              RS Masculino
          Atualizando mediana e substituindo valores
In [35]:
          mediana = sts.median(dataset['Salario'])
```

Conferindo substituição de valores

```
In [36]: dataset.loc[dataset['Salario'] >= 2 * desv ]
Out[36]: Id Score Estado Genero Idade Patrimonio Saldo Produtos TemCartCredito Ativo Sala
```

dataset.loc[dataset['Salario'] >= 2 * desv, 'Salario'] = mediana

Genero

Masculino

dtype: int64

535

Podemos constatar que falta padronização com os dados e valores faltantes, por ser uma variável categórica utilizamos a moda para NAs e por fim, padronizamos os domínios.

```
In [37]:
         agrupado = dataset.groupby(['Genero']).size()
         agrupado
Out[37]: Genero
                         2
         Fem
                         1
         Feminino
                       460
                         6
         Masculino
                       521
         dtype: int64
         Valores faltantes
In [38]: | dataset['Genero'].isnull().sum()
Out[38]: 8
         Substituindo NAs por Masculino (moda)
In [39]: dataset['Genero'].fillna('Masculino', inplace=True)
         Verificando se ainda existem valores faltantes na variável
In [40]: dataset['Genero'].isnull().sum()
Out[40]: 0
         Padronizando domínios
         dataset.loc[dataset['Genero'] == 'M', 'Genero'] = "Masculino"
In [41]:
         dataset.loc[dataset['Genero'].isin( ['Fem','F']), 'Genero'] = "Feminino"
         Conferindo padronização
         agrupado = dataset.groupby(['Genero']).size()
In [42]:
         agrupado
Out[42]: Genero
         Feminino
                       463
```

Idades

Além de haver dados faltantes também existem valores fora de domínio, conforme as regras de negócio, logo, por ser uma variável numérica utilizamos a mediana para preencher estes valores.

```
In [43]:
         dataset['Idade'].describe()
Out[43]: count
                   998.000000
                    38.907816
         mean
          std
                    11.406570
          min
                   -20.000000
          25%
                    32.000000
          50%
                    37.000000
         75%
                    44.000000
         max
                   140.000000
         Name: Idade, dtype: float64
         Valores fora de domínio
In [45]:
         dataset.loc[(dataset['Idade'] < 0 ) | ( dataset['Idade'] > 120) ]
Out[45]:
                ld Score Estado
                                  Genero Idade Patrimonio
                                                             Saldo Produtos TemCartCredito
          867
              869
                     636
                             RS
                                 Feminino
                                            -10
                                                        1 17083346
                                                                          1
                                                                                        1
          984
               986
                     773
                             RS Masculino
                                            -20
                                                          12453278
                                                                          2
                                                                                        0
                                                        1
                                                                          2
          990 992
                     655
                             RS Masculino
                                            140
                                                        5
                                                             93147
                                                                                        1
         Substituindo valores fora de domínio por Mediana
         mediana = sts.median(dataset['Idade'])
In [46]:
         dataset.loc[(dataset['Idade'] < 0 ) | ( dataset['Idade'] > 120), 'Idade']
         Conferindo se ainda existem idades fora do domínio
In [47]:
         dataset.loc[(dataset['Idade'] < 0 ) | ( dataset['Idade'] > 120) ]
Out[47]:
            Id Score Estado Genero Idade Patrimonio Saldo Produtos TemCartCredito Ativo
                                                                                        Sala
```

Estado

Aqui vamos tratar valores que estão fora do domínio das regras de negócio, por serem categóricos também utilizamos a moda, aqui sendo RS para substituição de valores

```
agrupado = dataset.groupby(['Estado']).size()
In [48]:
         agrupado
Out[48]: Estado
         PR
               257
         RP
                1
         RS
               477
               258
         SC
         SP
                 4
         TD
         dtype: int64
```

Substituindo pela moda 'RS'

```
In [49]: dataset.loc[dataset['Estado'].isin( ['RP','SP','TD']), 'Estado'] = "RS"
    agrupado = dataset.groupby(['Estado']).size()
```

Conferindo tratamento dos dados

```
In [50]: agrupado
Out[50]: Estado
    PR    257
    RS    483
    SC    258
    dtype: int64
```

Considerações finais

Após explorar dados podemos perceber inconsistências, são elas:

- · Dados duplicados
- · Valores ausentes
- Outliers
- · Valores fora de domínio

Para descrever e resumir um conjunto de dados, aplicamos técnicas de estatística descritiva, e com auxílio de bibliotecas utilizamos estas técnicas neste dataset.

Dataset primeiras linhas

In [55]: dataset.head()

Out[55]:

	ld	Score	Estado	Genero	ldade	Patrimonio	Saldo	Produtos	TemCartCredito	Ativc
0	1	619	RS	Feminino	42	2	0	1	1	1
1	2	608	SC	Feminino	41	1	8380786	1	0	1
2	3	502	RS	Feminino	42	8	1596608	3	1	С
3	4	699	RS	Feminino	39	1	0	2	0	С
4	5	850	SC	Feminino	43	2	12551082	1	1	1
4										

Dimensões

In [56]: dataset.shape

Out[56]: (998, 12)

Descrição por variável

In [57]: dataset.describe()

Out[57]:

	ld	Score	Idade	Patrimonio	Saldo	Produtos	TemCartCr
count	998.000000	998.000000	998.000000	998.000000	9.980000e+02	998.000000	998.00
mean	501.337675	648.605210	38.908818	5.073146	7.162423e+06	1.526052	0.70
std	288.500953	98.312117	10.676642	2.926320	6.314508e+06	0.574293	0.45
min	1.000000	376.000000	0.000000	0.000000	0.000000e+00	1.000000	0.00
25%	252.250000	580.000000	32.000000	2.000000	0.000000e+00	1.000000	0.00
50%	501.500000	653.000000	37.000000	5.000000	8.926348e+06	1.000000	1.00
75%	750.750000	721.000000	44.000000	8.000000	1.258767e+07	2.000000	1.00
max	1000.000000	850.000000	82.000000	10.000000	2.117743e+07	4.000000	1.00
4							•

Ausência de dados faltantes

```
In [61]: dataset.isnull().sum()
Out[61]: Id
         Score
                            0
          Estado
                            0
                            0
         Genero
          Idade
                            0
                            0
         Patrimonio
         Saldo
                            0
          Produtos
                            0
         TemCartCredito
                            0
                            0
         Ativo
          Salario
                            0
          Saiu
                            0
          dtype: int64
          Ausência de duplicatas
In [62]: dataset[dataset.duplicated(['Id'],keep=False)]
```

Id Score Estado Genero Idade Patrimonio Saldo Produtos TemCartCredito Ativo

Sala

Out[62]: