Atualizando a biblioteca para plotagem de gráficos

```
!pip -q install plotly --upgrade
[notice] A new release of pip available: 22.3 -> 23.0.1
[notice] To update, run: python.exe -m pip install --upgrade pip
```

Importando bibliotecas

```
import pandas as pd
import numpy as np
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
import plotly.express as px
```

Abrindo um arquivo CSV do drive

```
base = pd.read_csv('restaurante.csv', ';', usecols= lambda x:x not in
['Exemplo'])

C:\Users\Felipe\AppData\Local\Temp\ipykernel_452\2162366225.py:1:
FutureWarning: In a future version of pandas all arguments of read_csv
except for the argument 'filepath_or_buffer' will be keyword-only.
   base = pd.read_csv('restaurante.csv', ';', usecols= lambda x:x not
in ['Exemplo'])
```

Você também pode carregar seu arquivo e já selecionar as colunas que desejar... investigue esta função

```
#base2 = pd.read_csv('restaurante.csv', ';', usecols=['Alternativo',
'Bar'])
#base2
```

base

	ativo	Bar	Sex/Sab	Fome	Cliente	Preco	Chuva	Res	Tipo
Tempo \ 0 0-10	Sim	Nao	Nao	Sim	Alguns	RRR	Nao	Sim	Frances
1 30-60	Sim	Nao	Nao	Sim	Cheio	R	Nao	Nao	Tailandes
2	Nao	Sim	Nao	Nao	Alguns	R	Nao	Nao	Hamburger
0-10 3	Sim	Nao	Sim	Sim	Cheio	R	Sim	Nao	Tailandes
out/30 4	Sim	Nao	Sim	Nao	Cheio	RRR	Nao	Sim	Frances
>60 5 0-10	Nao	Sim	Nao	Sim	Alguns	RR	Sim	Sim	Italiano

6 0-10 7 0-10 8 >60 9 out/30 10 0-10 11 30-60	Nao	Sim	Nao	Nao	Nenhum	R	Sim	Nao	Hamburger
	Nao	Nao	Nao	Sim	Alguns	RR	Sim	Sim	Tailandes
	Nao	Sim	Sim	Nao	Cheio	R	Sim	Nao	Hamburger
	Sim	Sim	Sim	Sim	Cheio	RRR	Nao	Sim	Italiano
	Nao	Nao	Nao	Nao	Nenhum	R	Nao	Nao	Tailandes
	Sim	Sim	Sim	Sim	Cheio	R	Nao	Nao	Hamburger
Conc 0 Sim 1 Nao 2 Sim 3 Sim 4 Nao 5 Sim 6 Nao 7 Sim 8 Nao 9 Nao 10 Nao 11 Sim									
base.head(3)								
Alternat Tempo \	ivo	Bar Sex	/Sab F	ome C	liente	Preco (Chuva	Res	Tipo
0 0-10 1 30-60	Sim	Nao	Nao	Sim	Alguns	RRR	Nao	Sim	Frances
	Sim	Nao	Nao	Sim	Cheio	R	Nao	Nao	Tailandes
	Nao	Sim	Nao	Nao	Alguns	R	Nao	Nao	Hamburger
Conc 0 Sim 1 Nao 2 Sim	2)								
base.tail(2) Alternative Par Sex/Sab Femo Cliente Prece Chuya Pes Tine							Tino		
Alternativo Bar Sex/Sab Fome Cliente Preco Chuva Res Tipo									

Tempo \

Nao

Sim Sim

Nao

Nao

Sim

Nao

Sim

Nenhum

Cheio

Tailandes

Hamburger

Nao

Nao

R

R

Nao

Nao

10

11

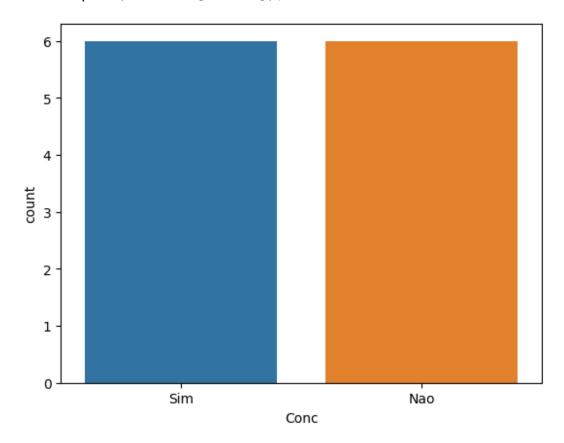
0-10

30-60

```
Conc
10 Nao
11 Sim
```

Contando quantidade de instâncias

```
np.unique(base['Conc'], return_counts=True)
(array(['Nao', 'Sim'], dtype=object), array([6, 6], dtype=int64))
sns.countplot(x = base['Conc']);
```



Separando os atributos de entrada e de classe

```
'Tailandes', 'out/30'],
['Sim', 'Nao', 'Sim', 'Nao', 'Cheio', 'RRR', 'Nao', 'Sim',
'Frances', '>60'],
['Nao', 'Sim', 'Nao', 'Sim', 'Alguns', 'RR', 'Sim', 'Sim',
'Italiano', '0-10'],
['Nao', 'Sim', 'Nao', 'Nao', 'Nenhum', 'R', 'Sim', 'Nao',
'Hamburger', '0-10'],
['Nao', 'Nao', 'Nao', 'Sim', 'Alguns', 'RR', 'Sim', 'Sim',
'Tailandes', '0-10'],
['Nao', 'Sim', 'Sim', 'Nao', 'Cheio', 'R', 'Sim', 'Nao',
'Hamburger', '>60'],
['Sim', 'Sim', 'Sim', 'Sim', 'Cheio', 'RRR', 'Nao', 'Sim',
'Italiano', 'out/30'],
['Nao', 'Nao', 'Nao', 'Nao', 'Nenhum', 'R', 'Nao', 'Nao',
'Tailandes', '0-10'],
['Sim', 'Sim', 'Sim', 'Sim', 'Cheio', 'R', 'Nao', 'Nao',
'Hamburger', '30-60']], dtype=object)
```

X_prev_label = base.iloc[:, 0:10]

X_prev_label

Alterna	tivo	Bar	Sex/Sab	Fome	Cliente	Preco	Chuva	Res	Tipo
Tempo									_
0	Sim	Nao	Nao	Sim	Alguns	RRR	Nao	Sim	Frances
0-10 1 30-60	Sim	Nao	Nao	Sim	Cheio	R	Nao	Nao	Tailandes
2 0-10	Nao	Sim	Nao	Nao	Alguns	R	Nao	Nao	Hamburger
3	Sim	Nao	Sim	Sim	Cheio	R	Sim	Nao	Tailandes
out/30 4 >60	Sim	Nao	Sim	Nao	Cheio	RRR	Nao	Sim	Frances
5 0-10	Nao	Sim	Nao	Sim	Alguns	RR	Sim	Sim	Italiano
6 0-10	Nao	Sim	Nao	Nao	Nenhum	R	Sim	Nao	Hamburger
7 0-10	Nao	Nao	Nao	Sim	Alguns	RR	Sim	Sim	Tailandes
8 >60	Nao	Sim	Sim	Nao	Cheio	R	Sim	Nao	Hamburger
9	Sim	Sim	Sim	Sim	Cheio	RRR	Nao	Sim	Italiano
out/30 10 0-10	Nao	Nao	Nao	Nao	Nenhum	R	Nao	Nao	Tailandes
11 30-60	Sim	Sim	Sim	Sim	Cheio	R	Nao	Nao	Hamburger

X prev[:,5]

Podemos fazer esta mesma divisão (separar as variáveis de entrada e saída) usando os comandos abaixo

```
#X = base.copy()
#y = X.pop('Conc')
```

Tratamento de dados categóricos

```
*LabelEncoder - Vamos tratar os dados categóricos colocando 1, 2, 3 e etc**
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
label encoder = LabelEncoder() #binarizador
X prev[:,0]
array(['Sim', 'Sim', 'Nao', 'Sim', 'Sim', 'Nao', 'Nao', 'Nao', 'Nao',
       'Sim', 'Nao', 'Sim'], dtype=object)
X prev
array([['Sim', 'Nao', 'Nao', 'Sim', 'Alguns', 'RRR', 'Nao', 'Sim',
        'Frances', '0-10'],
       ['Sim', 'Nao', 'Nao',
                              'Sim', 'Cheio', 'R', 'Nao', 'Nao',
        'Tailandes', '30-60'],
       ['Nao', 'Sim', 'Nao', 'Nao', 'Alguns', 'R', 'Nao', 'Nao',
       'Hamburger', '0-10'],
['Sim', 'Nao', 'Sim', 'Sim', 'Cheio', 'R', 'Sim', 'Nao', 'Tailandes', 'out/30'],
['Sim', 'Nao', 'Sim', 'Nao', 'Cheio', 'RRR', 'Nao', 'Sim',
        'Frances', '>60'],
       ['Nao', 'Sim', 'Nao', 'Sim', 'Alguns', 'RR', 'Sim', 'Sim',
       'Hamburger', '>60'],
       ['Sim', 'Sim', 'Sim', 'Sim', 'Cheio', 'RRR', 'Nao', 'Sim',
        'Italiano', 'out/30'],
       ['Nao', 'Nao', 'Nao', 'Nenhum', 'R', 'Nao', 'Nao',
```

```
'Tailandes', '0-10'],
['Sim', 'Sim', 'Sim', 'Cheio', 'R', 'Nao', 'Nao', 'Hamburger', '30-60']], dtype=object)
label encoder Alternativo = LabelEncoder()
label encoder Bar = LabelEncoder()
label_encoder_SexSab = LabelEncoder()
label encoder fome = LabelEncoder()
label encoder chuva = LabelEncoder()
label encoder Res = LabelEncoder()
label encoder preco = LabelEncoder()
label_encoder_cliente = LabelEncoder()
label encoder tempo = LabelEncoder()
X prev[:,0] = label encoder Alternativo.fit transform(X prev[:,0])
X \text{ prev}[:,1] = \text{label encoder Bar.fit transform}(X \text{ prev}[:,1])
X_prev[:,2] = label_encoder_SexSab.fit transform(X prev[:,2])
X_prev[:,3] = label_encoder_fome.fit_transform(X_prev[:,3])
X prev[:,4] = label encoder cliente.fit transform(X prev[:,4])
X_prev[:,5] = label_encoder_preco.fit_transform(X_prev[:,5])
X prev[:,6] = label encoder chuva.fit transform(X prev[:,6])
X_{prev}[:,7] = label_encoder Res.fit transform(X prev[:,7]) # 4, 5, 9
X prev[:,9] = label encoder tempo.fit transform(X prev[:,9])
X prev
array([[1, 0, 0, 1, 0, 2, 0, 1, 'Frances', 0],
       [1, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 'Tailandes', 1],
       [0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 'Hamburger', 0],
       [1, 0, 1, 1, 1, 0, 1, 0, 'Tailandes', 3],
       [1, 0, 1, 0, 1, 2, 0, 1, 'Frances', 2],
       [0, 1, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 'Italiano', 0],
       [0, 1, 0, 0, 2, 0, 1, 0, 'Hamburger', 0],
       [0, 0, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 'Tailandes', 0],
       [0, 1, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 'Hamburger', 2],
       [1, 1, 1, 1, 1, 2, 0, 1, 'Italiano', 3],
       [0, 0, 0, 0, 2, 0, 0, 0, 'Tailandes', 0],
       [1, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 'Hamburger', 1]], dtype=object)
```

OneHotEncoder - Agora vamos binarizar atributos não ordinais

Contando quantas opções de resposta tem cada atributo

```
len(np.unique(base['Cliente']))
3
from sklearn.preprocessing import OneHotEncoder
from sklearn.compose import ColumnTransformer
X prev
```

```
array([[1, 0, 0, 1, 0, 2, 0, 1, 'Frances', 0],
                                  'Tailandes', 1],
       [1, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0,
                                  'Hamburger', 0],
'Tailandes', 3],
       [0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0,
       [1, 0, 1, 1, 1, 0, 1, 0,
       [1, 0, 1, 0, 1, 2, 0, 1,
                                  'Frances', 2],
                                  'Italiano', 0],
       [0, 1, 0, 1, 0, 1, 1, 1,
                                  'Hamburger', 0],
       [0, 1, 0, 0, 2, 0, 1, 0,
                                  'Tailandes', 0],
'Hamburger', 2],
'Italiano', 3],
       [0, 0, 0, 1, 0, 1, 1, 1,
       [0, 1, 1, 0, 1, 0, 1, 0,
       [1, 1, 1, 1, 1, 2, 0, 1,
       [0, 0, 0, 0, 2, 0, 0, 0,
                                  'Tailandes', 0],
       [1, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 'Hamburger', 1]], dtype=object)
X_prev[:,0:9]
array([[1, 0, 0, 1, 0, 2, 0, 1,
                                  'Frances'],
       [1, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0,
                                  'Tailandes'],
                                  'Hamburger'],
       [0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0,
       [1, 0, 1, 1, 1, 0, 1, 0,
                                  'Tailandes'l,
                                  'Frances'],
       [1, 0, 1, 0, 1, 2, 0, 1,
       [0, 1, 0, 1, 0, 1, 1, 1,
                                  'Italiano'l,
       [0, 1, 0, 0, 2, 0, 1, 0,
                                  'Hamburger'],
       [0, 0, 0, 1, 0, 1, 1, 1,
                                  'Tailandes'],
       [0, 1, 1, 0, 1, 0, 1, 0,
                                  'Hamburger'],
       [1, 1, 1, 1, 1, 2, 0, 1,
                                  'Italiano'],
       [0, 0, 0, 0, 2, 0, 0, 0,
                                  'Tailandes'l.
       [1, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0]
                                  'Hamburger']], dtype=object)
onehotencoder restaurante = ColumnTransformer(transformers=[('OneHot',
OneHotEncoder(), [8])], remainder='passthrough')
X prev= onehotencoder restaurante.fit transform(X prev)
X prev
array([[1.0, 0.0, 0.0, 0.0, 1, 0, 0, 1, 0, 2, 0, 1, 0],
       [0.0, 0.0, 0.0, 1.0, 1, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 1],
       [0.0, 1.0, 0.0, 0.0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]
       [0.0, 0.0, 0.0, 1.0, 1, 0, 1, 1, 1, 0, 1, 0, 3],
       [1.0, 0.0, 0.0, 0.0, 1, 0, 1, 0, 1, 2, 0, 1, 2],
       [0.0, 0.0, 1.0, 0.0, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 0],
       [0.0, 1.0, 0.0, 0.0, 0, 1, 0, 0, 2, 0, 1, 0, 0],
       [0.0, 0.0, 0.0, 1.0, 0, 0, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 0],
       [0.0, 1.0, 0.0, 0.0, 0, 1, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 2],
       [0.0, 0.0, 1.0, 0.0, 1, 1, 1, 1, 1, 2, 0, 1, 3],
       [0.0, 0.0, 0.0, 1.0, 0, 0, 0, 0, 2, 0, 0, 0, 0],
       [0.0, 1.0, 0.0, 0.0, 1, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 1]], dtype=object)
X prev.shape
(12, 13)
```

Esta mesma transformação OneHotEncoder pode ser feita com o comando abaixo

```
#base = pd.get_dummies(X_prev_label)
#base.head()
```

Método de amostragem Holdout

```
from sklearn.model selection import train test split
X prev
array([[1.0, 0.0, 0.0, 0.0, 1, 0, 0, 1, 0, 2, 0, 1, 0],
       [0.0, 0.0, 0.0, 1.0, 1, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 1],
       [0.0, 1.0, 0.0, 0.0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],
       [0.0, 0.0, 0.0, 1.0, 1, 0, 1, 1, 1, 0, 1, 0, 3],
       [1.0, 0.0, 0.0, 0.0, 1, 0, 1, 0, 1, 2, 0, 1, 2],
       [0.0, 0.0, 1.0, 0.0, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 0],
       [0.0, 1.0, 0.0, 0.0, 0, 1, 0, 0, 2, 0, 1, 0, 0],
       [0.0, 0.0, 0.0, 1.0, 0, 0, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 0],
       [0.0, 1.0, 0.0, 0.0, 0, 1, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 2],
       [0.0, 0.0, 1.0, 0.0, 1, 1, 1, 1, 1, 2, 0, 1, 3],
       [0.0, 0.0, 0.0, 1.0, 0, 0, 0, 0, 2, 0, 0, 0],
       [0.0, 1.0, 0.0, 0.0, 1, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 1]], dtype=object)
y classe
array(['Sim', 'Nao', 'Sim', 'Sim', 'Nao', 'Sim', 'Nao', 'Sim', 'Nao',
       'Nao', 'Nao', 'Sim'], dtype=object)
y_classe.shape
(12,)
#X train ds, X test_ds, y_train_ds, y_test_ds = train_test_split(X, y,
test size=0.3, random state=123, shuffle=True, stratify=y)
X_treino, X_teste, y_treino, y_teste = train_test_split(X_prev,
y classe, test size = 0.20, random state = 0)
X treino.shape
(9, 13)
X teste.shape
(3, 13)
X_teste
array([[0.0, 1.0, 0.0, 0.0, 0, 1, 0, 0, 2, 0, 1, 0, 0],
       [0.0, 1.0, 0.0, 0.0, 1, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 1],
       [1.0, 0.0, 0.0, 0.0, 1, 0, 1, 0, 1, 2, 0, 1, 2]], dtype=object)
y_treino
```