```
In [1]: import pandas as pd
   import matplotlib.pyplot as plt
   import numpy as np
   import seaborn as sns
   from datetime import datetime, timedelta
   from datetime import date
   import datetime as dt

sns.set_style()
```

In [2]: %matplotlib inline

In [3]: # Importando o dataset da Hamburgueria 207

df= pd.read_excel('Historico_Itens_Vendidos de 01-01-18 à 31-12-18.xls')

In [4]: df.head()

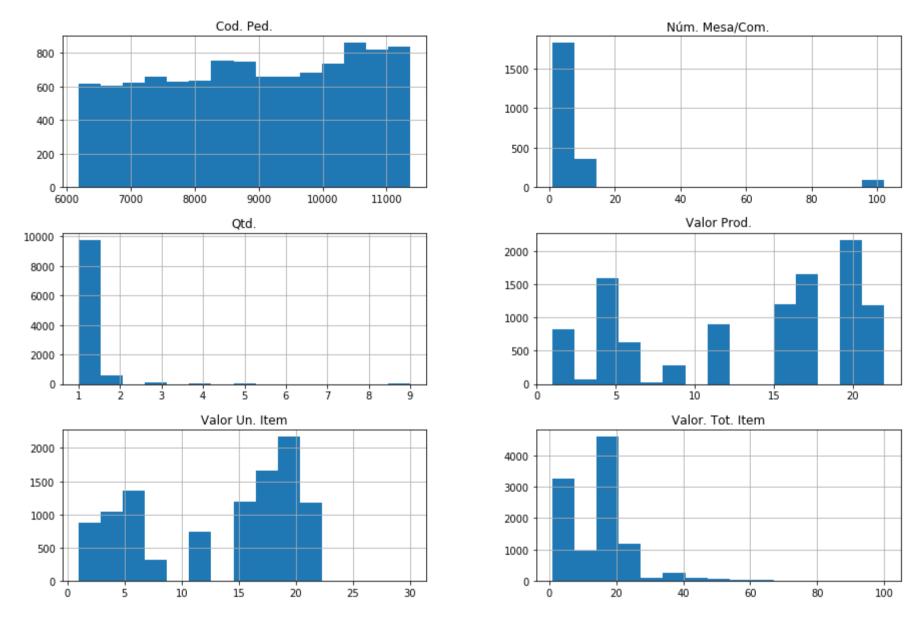
Out[4]:

Data/Hora Item	Qtd.	Valor Un. Item	Valor. Tot. Item	Tipo de Item	Nome Prod.	Tipo Prod.	Cat. Prod.	Valor Prod.	Cod. Ped.	Núm. Mesa/Com.	Data Ab. Ped.	Data Fec. Ped.	Tip⊦ Pec
2018-03-05 19:03:29.296	1.0	17.0	17.0	Produto	207 +BACON	Produto	Hambúrgueres	17.0	6187.0	NaN	2018-03-05 19:02:22.138	2018-03-05 19:58:54.006	Deliver
2018-03-05 19:06:18.572	1.0	22.0	22.0	Produto	207 PRIME	Produto	Hambúrgueres	22.0	6188.0	NaN	2018-03-05 19:06:00.273	2018-03-05 19:59:16.501	Deliver
2018-03-05 19:06:24.578	1.0	3.0	3.0	Produto	COCA COLA LATA	Produto	Refrigerantes	4.0	6188.0	NaN	2018-03-05 19:06:00.273	2018-03-05 19:59:16.501	Deliver
2018-03-05 19:10:04.523	1.0	15.0	15.0	Produto	207 CLÁSSICO	Produto	Hambúrgueres	15.0	6189.0	NaN	2018-03-05 19:09:11.997	2018-03-05 19:58:35.722	Deliver
2018-03-05 19:10:04.523	1.0	1.5	1.5	Complemento	QUEIJO ADICIONAL	Complemento	Complemento	1.5	6189.0	NaN	2018-03-05 19:09:11.997	2018-03-05 19:58:35.722	Deliver
4													

```
In [5]: df.info()
        <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
        RangeIndex: 10533 entries, 0 to 10532
        Data columns (total 15 columns):
                            10532 non-null datetime64[ns]
        Data/Hora Item
                            10532 non-null float64
        Otd.
        Valor Un. Item
                            10532 non-null float64
        Valor, Tot, Item
                            10532 non-null float64
        Tipo de Item
                            10532 non-null object
        Nome Prod.
                            10532 non-null object
                            10532 non-null object
        Tipo Prod.
        Cat. Prod.
                            10532 non-null object
        Valor Prod.
                             10532 non-null float64
        Cod. Ped.
                            10532 non-null float64
                             2267 non-null float64
        Núm. Mesa/Com.
        Data Ab. Ped.
                            10532 non-null datetime64[ns]
        Data Fec. Ped.
                            10532 non-null datetime64[ns]
                            10532 non-null object
        Tipo Ped.
        Stat. Ped.
                            10532 non-null object
        dtypes: datetime64[ns](3), float64(6), object(6)
        memory usage: 987.5+ KB
In [6]: # Tamanho do dataframe
        df.shape
Out[6]: (10533, 15)
```

```
In [7]: # Valore nulos ( missings)
        df.isnull().sum()
Out[7]: Data/Hora Item
                                1
        Qtd.
                                1
        Valor Un. Item
                                1
        Valor. Tot. Item
        Tipo de Item
                                1
        Nome Prod.
                                1
        Tipo Prod.
                                1
        Cat. Prod.
                                1
        Valor Prod.
                                1
        Cod. Ped.
                                1
        Núm. Mesa/Com.
                             8266
        Data Ab. Ped.
                                1
        Data Fec. Ped.
                                1
        Tipo Ped.
                                1
        Stat. Ped.
                                1
        dtype: int64
In [8]: # Em percentual agora
        df.isnull().sum() / df.shape[0]
Out[8]: Data/Hora Item
                             0.000095
                             0.000095
        Qtd.
        Valor Un. Item
                             0.000095
        Valor. Tot. Item
                             0.000095
        Tipo de Item
                             0.000095
        Nome Prod.
                             0.000095
        Tipo Prod.
                             0.000095
                             0.000095
        Cat. Prod.
        Valor Prod.
                             0.000095
        Cod. Ped.
                             0.000095
        Núm. Mesa/Com.
                             0.784772
                             0.000095
        Data Ab. Ped.
                             0.000095
        Data Fec. Ped.
        Tipo Ped.
                             0.000095
        Stat. Ped.
                             0.000095
        dtype: float64
```

In [10]: # Análise de variaveis com histogramas
df.hist(bins=15, figsize=(15,10))



Out[11]:

	Qtd.	Valor Un. Item	Valor. Tot. Item	Valor Prod.	Cod. Ped.	Núm. Mesa/Com.
count	10532.000000	10532.000000	10532.000000	10532.000000	10532.000000	2267.000000
mean	1.090011	13.239271	14.525826	13.475978	8922.573111	7.341420
std	0.360771	7.106302	9.562887	6.910087	1503.848371	18.970337
min	1.000000	1.000000	1.000000	1.000000	6187.000000	1.000000
25%	1.000000	5.000000	5.500000	6.000000	7636.000000	1.000000
50%	1.000000	15.000000	15.000000	16.000000	8943.500000	2.000000
75%	1.000000	20.000000	20.000000	20.000000	10287.250000	7.000000
max	9.000000	30.000000	100.000000	22.000000	11369.000000	102.000000

```
In [16]: # Verificando colunas novas
df.columns
```

Out[12]:

	Data/Hora Item	Qtd.	Valor Un. Item	Valor. Tot. Item	Tipo de Item	Nome Prod.	Tipo Prod.	Cat. Prod.	Valor Prod.	Cod. Ped.	Núm. Mesa/Com.	Data Ab. Ped.	Data Fec. Ped.	Tip
10528	2018-12-30 22:37:39.490	1.0	5.0	5.0	Produto	* Excluído * SUCO	Produto	Sucos	5.0	11369.0	6.0	2018-12-30 22:34:25.351	2018-12-30 23:12:11.181	Mesa/Cor
10529	2018-12-30 22:41:57.277	1.0	2.5	2.5	Produto	AGUA MINERAL 500ML	Produto	Refrigerantes	2.5	11369.0	6.0	2018-12-30 22:34:25.351	2018-12-30 23:12:11.181	Mesa/Coi
10530	2018-12-30 22:41:59.290	1.0	2.5	2.5	Produto	AGUA MINERAL 500ML	Produto	Refrigerantes	2.5	11369.0	6.0	2018-12-30 22:34:25.351	2018-12-30 23:12:11.181	Mesa/Coi
10531	2018-12-30 22:47:23.911	1.0	6.5	6.5	Produto	COCA COLA 1 LT	Produto	Refrigerantes	6.5	11368.0	11.0	2018-12-30 22:30:08.793	2018-12-30 23:01:08.671	Mesa/Coi
10532	NaT	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaT	NaT	
4														

In [13]: # Excluindo a ultima linha do dataset, pois não existem valores
df.drop([10532], axis=0, inplace=True)

```
In [14]: # Verificando novamente os valores nulos
         df.isnull().sum().all
Out[14]: <bound method Series.all of Data/Hora Item
                                                             0
         Otd.
         Valor Un. Item
                                 0
         Valor. Tot. Item
         Tipo de Item
         Nome Prod.
         Tipo Prod.
         Cat. Prod.
         Valor Prod.
         Cod. Ped.
         Núm. Mesa/Com.
                              8265
         Data Ab. Ped.
         Data Fec. Ped.
         Tipo Ped.
         Stat. Ped.
         dtype: int64>
In [16]: # Excluindo a coluna N-um. Mesa/Com.
         df.drop(["Núm. Mesa/Com."], axis=1,inplace=True)
In [17]: df.isnull().sum()
Out[17]: Data/Hora Item
                              0
         Qtd.
         Valor Un. Item
         Valor. Tot. Item
         Tipo de Item
         Nome Prod.
         Tipo Prod.
         Cat. Prod.
         Valor Prod.
         Cod. Ped.
         Data Ab. Ped.
         Data Fec. Ped.
         Tipo Ped.
         Stat. Ped.
         dtype: int64
```

Análise Exploratória

```
In [19]: # Extraindo e criando as horas das colunas aberturaped e fechamentoped
         df["HoraAbertura"] = df["Data Ab. Ped."].apply(lambda x:dt.time(x.hour, x.minute, x.second))
         df["HoraFechamento"] = df["Data Fec. Ped."].apply(lambda x:dt.time(x.hour, x.minute, x.second))
In [21]: # Extraindo e criando colunas de Dias da Semana e Mês
         df["DiaSemana"] = df["Data/Hora Item"].apply(lambda x: x.dayofweek)
         df["Mes"] = df["Data/Hora Item"].apply(lambda x: x.month)
In [22]: # Criando a coluna HORA para análise e criação de gráficos
         df["Hora"] = df["Data/Hora Item"].apply(lambda x: x.hour)
In [23]: # Criando um dicionário com os nomes dos dias da semana para função .map
         dias = {0:"Seg",1:"Ter",2:"Qua",3:"Qui",4:"Sex",5:"Sab",6:"Dom"}
In [24]: # Atribuindo os nomes ( atravez do dicionario que criamos) para a coluna DiaSemana
         df["DiaSemana"] = df["DiaSemana"].map(dias)
In [25]: # Criando os meses tambem
         meses = {1:"Jan",2:"Fev",3:"Mar",4:"Abr",5:"Mai",6:"Jun",7:"Jul",8:'Ago',9:"Set",10:"Out",11:"Nov",12:"Dez"}
In [26]: | df["Mes"] = df["Mes"].map(meses)
```

In [27]: # Visualizando o dataset com as novas colunas de horas, meses e dias

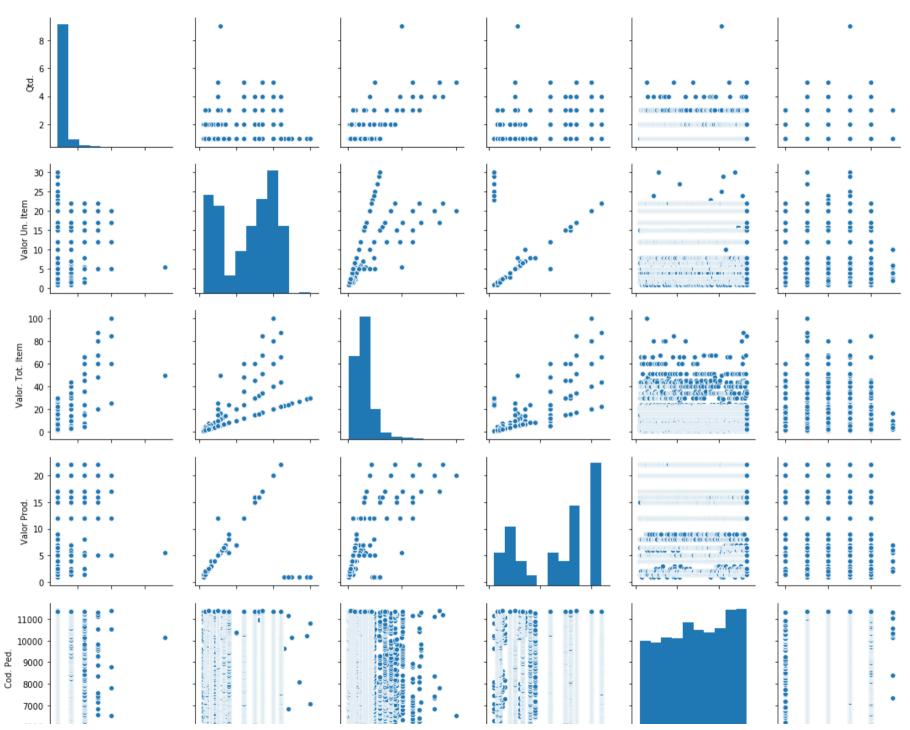
df.head()

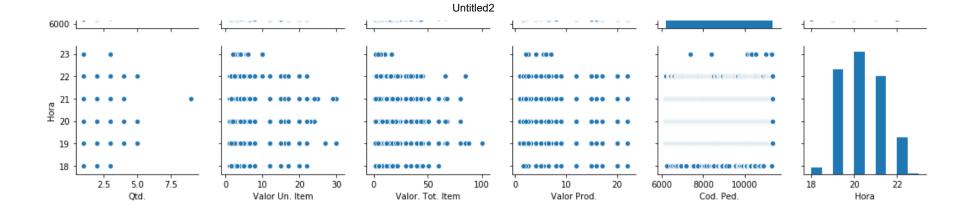
Out[27]:

Nome Prod.	Tipo Prod.	Cat. Prod.	Valor Prod.	Cod. Ped.	Data Ab. Ped.	Data Fec. Ped.	Tipo Ped.	Stat. Ped.	HoraAbertura	HoraFechamento	DiaSemana
207 +BACON	Produto	Hambúrgueres	17.0	6187.0	2018-03-05 19:02:22.138	2018-03-05 19:58:54.006	Delivery	Finalizado Pago	19:02:22	19:58:54	Seg
207 PRIME	Produto	Hambúrgueres	22.0	6188.0	2018-03-05 19:06:00.273	2018-03-05 19:59:16.501	Delivery	Finalizado Pago	19:06:00	19:59:16	Seg
COCA COLA LATA	Produto	Refrigerantes	4.0	6188.0	2018-03-05 19:06:00.273	2018-03-05 19:59:16.501	Delivery	Finalizado Pago	19:06:00	19:59:16	Seg
207 CLÁSSICO	Produto	Hambúrgueres	15.0	6189.0	2018-03-05 19:09:11.997	2018-03-05 19:58:35.722	Delivery	Finalizado Pago	19:09:11	19:58:35	Seg
QUEIJO ADICIONAL	Complemento	Complemento	1.5	6189.0	2018-03-05 19:09:11.997	2018-03-05 19:58:35.722	Delivery	Finalizado Pago	19:09:11	19:58:35	Seg
4											\

In [28]: # Verificando com pairplot as variaveis para analisar e setar um alvo
sns.pairplot(df)

Out[28]: <seaborn.axisgrid.PairGrid at 0xa7c9ff0>

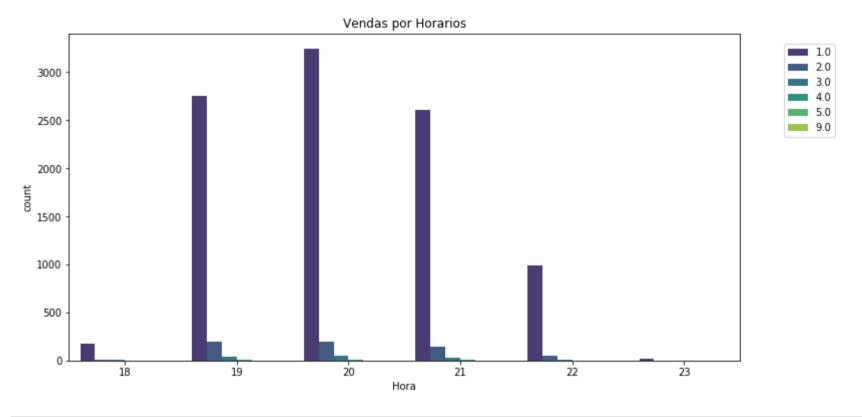




Criando alguns gráficos

```
In [31]: plt.figure(figsize=(12,6))
    sns.countplot(x="Hora", hue="Qtd.", data=df, palette ="viridis")
    plt.title("Vendas por Horarios")
    plt.legend(bbox_to_anchor=(1.05,1), loc=0, borderaxespad=1)
```

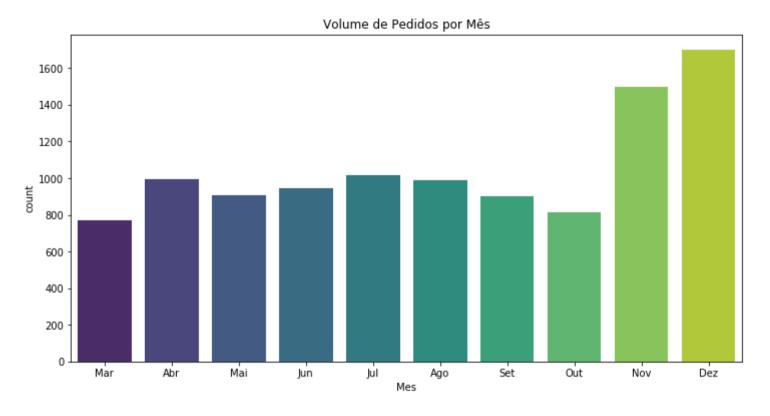
Out[31]: <matplotlib.legend.Legend at 0xe0e93d0>



In []: # A demanda de pedidos se concentra nos horários de 18:40 +ou- chegando até 20:40

```
In [34]: plt.figure(figsize=(12,6))
    sns.countplot(x="Mes", data=df, palette ="viridis")
    plt.title("Volume de Pedidos por Mês")
```

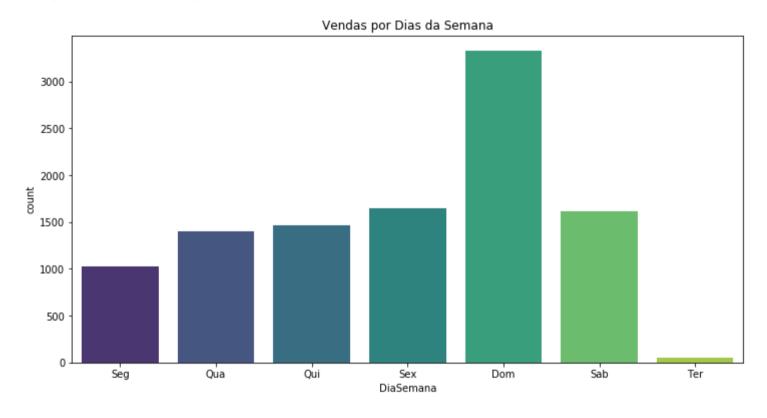
Out[34]: Text(0.5, 1.0, 'Volume de Pedidos por Mês')



In []: # Existe um padrão nos meses com relação as vendas de Hamburgueres, Novembro e Dezembro subiram consideravelmente

```
In [38]: plt.figure(figsize=(12,6))
    sns.countplot(x="DiaSemana", data=df, palette ="viridis")
    plt.title("Vendas por Dias da Semana")
```

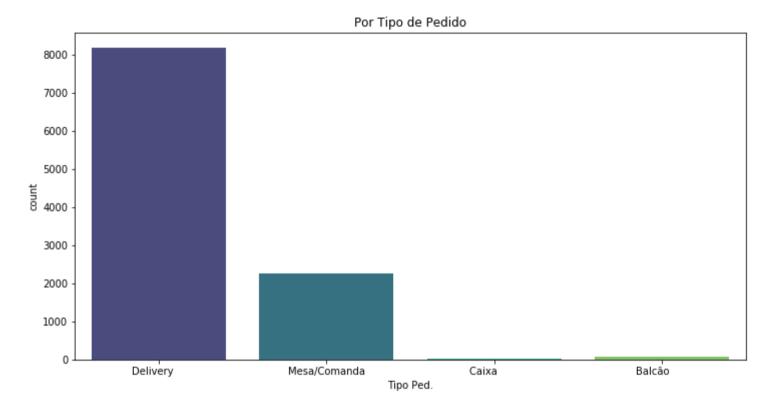
Out[38]: Text(0.5, 1.0, 'Vendas por Dias da Semana')



In []: # Apesar de não estarem em ordem, podemos perceber que existe um crescimento escalar no início da semana # até domingo, sendo ele o maior dia de vendas de Hamburqueres

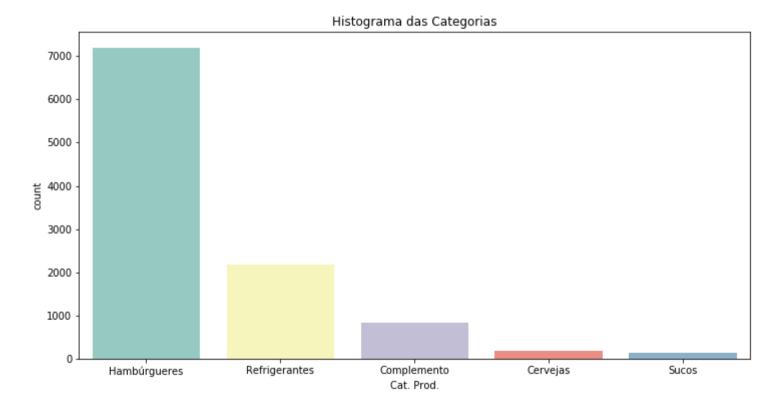
```
In [42]: plt.figure(figsize=(12,6))
    sns.countplot(x="Tipo Ped.",data=df, palette ="viridis")
    plt.title("Por Tipo de Pedido")
```

Out[42]: Text(0.5, 1.0, 'Por Tipo de Pedido')



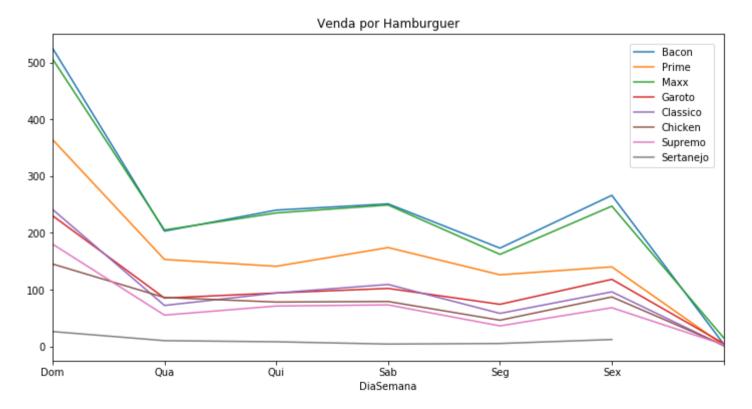
In []: # Como podemos ver, DELIVERY é o meio mais rentável para a Hamburgueria 207, mesmo com loja física. O interessante ser
ia
trabalhar apenas com aplicativo de delivery, assim livraria o proprietário de despesas e custos.

Out[51]: Text(0.5, 1.0, 'Histograma das Categorias')



In []: # Os hamburqueres estão saindo sem refrigerantes, a venda é concentrada apenas neles mesmos.

Out[57]: Text(0.5, 1.0, 'Venda por Hamburguer')



In []: