## Atividade - Analise simples de dados

#### Bibliotecas e Leitura da base:

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

In [130... df = pd.read_csv("tabela1.csv", sep=';', index_col = [0])
df
```

Out[130]: Turma Sexo Idade Alt Peso Filhos Fuma Toler Exerc Cine OpCine TV OpTV

													•
Id													
1	Α	F	17	1.60	60.5	2	NAO	Р	0	1	В	16	R
2	Α	F	18	1.69	55.0	1	NAO	М	0	1	В	7	R
3	Α	М	18	1.85	72.8	2	NAO	Р	5	2	М	15	R
4	Α	М	25	1.85	80.9	2	NAO	Р	5	2	В	20	R
5	Α	F	19	1.58	55.0	1	NAO	М	2	2	В	5	R
6	Α	М	19	1.76	60.0	3	NAO	М	2	1	В	2	R
7	Α	F	20	1.60	58.0	1	NAO	Р	3	1	В	7	R
8	Α	F	18	1.64	47.0	1	SIM	1	2	2	М	10	R
9	Α	F	18	1.62	57.8	3	NAO	М	3	3	М	12	R
10	Α	F	17	1.64	58.0	2	NAO	М	2	2	М	10	R
11	Α	F	18	1.72	70.0	1	SIM	1	10	2	В	8	N
12	Α	F	18	1.66	54.0	3	NAO	М	0	2	В	0	R
13	Α	F	21	1.70	58.0	2	NAO	М	6	1	М	30	R
14	Α	М	19	1.78	68.5	1	SIM	I	5	1	М	2	N
15	Α	F	18	1.65	63.5	1	NAO	I	4	1	В	10	R
16	Α	F	19	1.63	47.4	3	NAO	Р	0	1	В	18	R
17	Α	F	17	1.82	66.0	1	NAO	Р	3	1	В	10	N
18	Α	М	18	1.80	85.2	2	NAO	Р	3	4	В	10	R
19	Α	NI	20	1.60	54.5	1	NAO	Р	3	2	В	5	R
20	Α	F	18	1.68	52.5	3	NAO	М	7	2	В	14	М
21	Α	F	21	1.70	60.0	2	NAO	Р	8	2	В	5	R
22	Α	F	18	1.65	58.5	1	NAO	М	0	3	В	5	R
23	Α	F	18	1.57	49.2	1	SIM	1	5	4	В	10	R
24	Α	F	20	1.55	48.0	1	SIM	1	0	1	М	28	R
25	Α	F	20	1.69	51.6	2	NAO	Р	8	5	М	4	N
26	Α	F	19	1.54	57.0	2	NAO	1	6	2	В	5	R
27	В	F	23	1.62	63.0	2	NAO	М	8	2	М	5	R
28	В	F	18	1.62	52.0	1	NAO	Р	1	1	М	10	R
29	В	F	18	1.57	49.0	2	NAO	Р	3	1	В	12	R
30	В	F	25	1.65	59.0	4	NAO	М	1	2	М	2	R
31	В	F	18	1.61	52.0	1	NAO	Р	2	2	М	6	Ν
32	В	М	17	1.71	73.0	1	NAO	Р	1	1	В	20	R
33	В	F	17	1.65	56.0	3	NAO	М	2	1	В	14	R
34	В	F	17	1.67	58.0	1	NAO	М	4	2	В	10	R

	Turma	Sexo	Idade	Alt	Peso	Filhos	Fuma	Toler	Exerc	Cine	OpCine	TV	OpTV
ld													
35	В	М	18	1.73	87.0	1	NAO	М	7	1	В	25	В
36	В	F	18	1.60	47.0	1	NAO	Р	5	1	М	14	R
37	В	М	17	1.70	95.0	1	NAO	Р	10	2	М	12	Ν
38	В	М	21	1.85	84.0	1	SIM	I	6	4	В	10	R
39	В	F	18	1.70	60.0	1	NAO	Р	5	2	В	12	R
40	В	NI	18	1.73	73.0	1	NAO	М	4	1	В	2	R
41	В	F	17	1.70	55.0	1	NAO	I	5	4	В	10	В
42	В	F	23	1.45	44.0	2	NAO	М	2	2	В	25	R
43	В	М	24	1.76	75.0	2	NAO	I	7	0	М	14	Ν
44	В	F	18	1.68	55.0	1	NAO	Р	5	1	В	8	R
45	В	F	18	1.55	49.0	1	NAO	М	0	1	М	10	R
46	В	F	19	1.70	50.0	7	NAO	М	0	1	В	8	R
47	В	F	19	1.55	54.5	2	NAO	М	4	3	В	3	R
48	В	F	18	1.60	50.0	1	NAO	Р	2	1	В	5	R
49	В	М	17	1.80	71.0	1	NAO	Р	7	0	М	14	R
50	В	М	18	1.83	86.0	1	NAO	Р	7	0	М	20	В

#### Analise 01 - Fumantes por genero

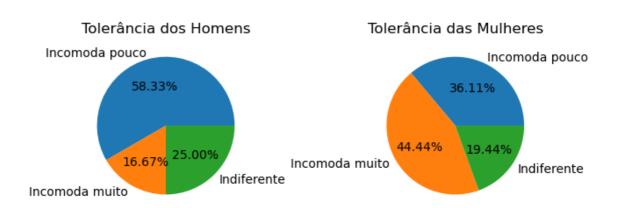
```
In [131...
          quantidade_machos = len(df.loc[df['Sexo'] == 'M'])
          quantidade_machos_fumantes = len(df.loc[(df['Sexo'] == 'M') & (df['Fuma'] ==
          quantidade_femeas = len(df.loc[df['Sexo'] == 'F'])
          quantidade_femeas_fumantes = len(df.loc[(df['Sexo'] == 'F') & (df['Fuma'] == 'SI
          print(f"Quantidade de homens: {quantidade_machos}")
          print(f"Quantidade de homens fumantes: {quantidade_machos_fumantes}")
          print(f"Porcentagem de homens fumantes: {(quantidade_machos_fumantes/quantidade_
          print(f"Quantidade de mulheres: {quantidade_femeas}")
          print(f"Quantidade de mulheres fumantes: {quantidade femeas fumantes}")
          print(f"Porcentagem de mulheres fumantes: {(quantidade_femeas_fumantes/quantidad
          Quantidade de homens: 12
          Quantidade de homens fumantes: 2
          Porcentagem de homens fumantes: 16.67%
          Quantidade de mulheres: 36
          Quantidade de mulheres fumantes: 4
          Porcentagem de mulheres fumantes: 11.11%
```

Essa analise demosntra que embora existam mais mulheres que fumam, elas fazem parte de uma menor porcentagem do que os homens.

Podendo implicar que é mais fácil um homem fumar do que uma mulher.

# Analise 02 - Verificar se a disposição do grupo influencia na decisão de fumar

```
In [132...
          df_machos = df.loc[df['Sexo'] == 'M']
          macho_count = df_machos.value_counts("Toler", normalize=True)
          df_femeas = df.loc[df['Sexo'] == 'F']
          femea_count = df_femeas.value_counts("Toler", normalize=True)
          indexes = ["Incomoda pouco", "Incomoda muito", "Indiferente"]
          macho_tol = [macho_count['P'], macho_count['M'], macho_count['I']]
          femea_tol = [femea_count['P'], femea_count['M'], femea_count['I']]
          fig, axs = plt.subplots(1, 2, constrained_layout = True)
          fig.suptitle("Tolerância ao fumo por gênero", fontsize=14)
          axs[0].set_title("Tolerância dos Homens")
          axs[0].pie(macho_tol, labels=indexes, autopct='%1.2f%%')
          handles, labels = axs[0].get_legend_handles_labels()
          fig.legend(handles, labels)
          axs[1].set title("Tolerância das Mulheres")
          axs[1].pie(femea_tol, labels=indexes, autopct='%1.2f%%')
          plt.show()
```



Tolerância ao fumo por gênero

Incomoda pouco Incomoda muito Indiferente A partir do gráfico acima, podemos chegar à conclusão de que, em geral, os homens tendem a se importar menos com fumantes ao seu redor, enquanto as mulheres demonstram maior preocupação.

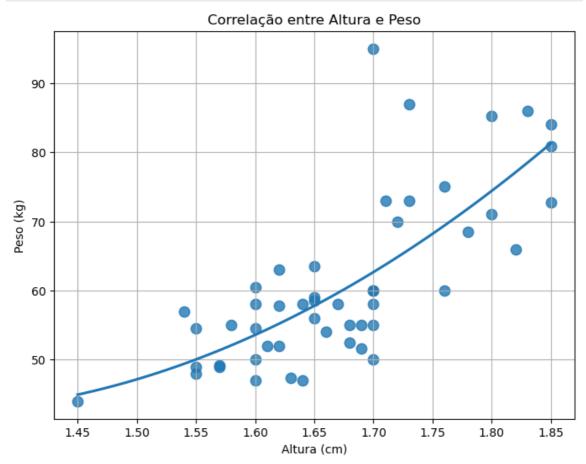
Dado que o ambiente influencia nas ações do indivíduo, as mulheres tendem a não fumar, já que a tolerância ao seu redor não o permitiria.

Por outro lado, os homens enfrentarão uma pressão menor e terão uma chance maior de se tornarem fumantes.

Essa conclusão está em consonância com a Análise 1 e pode revelar uma das implicações do resultado obtido.

#### Analise 03 - Correlação entre Peso e Altura

```
In [133... plt.figure(figsize=(8, 6))
    sns.regplot(x='Alt', y='Peso', data=df, ci=None, scatter_kws={"s": 80}, order=2)
    plt.title('Correlação entre Altura e Peso')
    plt.xlabel('Altura (cm)')
    plt.ylabel('Peso (kg)')
    plt.grid(True)
    plt.show()
```



Observando o gráfico, fica evidente que, em geral, à medida que a altura de um indivíduo aumenta, seu peso também tende a aumentar. No entanto, é importante notar que o gráfico inclui uma linha que representa a tendência dos dados, calculado a partir de uma regressão.

Essa linha visa indicar que, apesar da tendência geral de aumento, os dados apresentam diversos desvios em relação à média. Mesmo que haja uma inclinação crescente, há variações consideráveis em torno dessa tendência normativa.

### Analise 04 - Correlação entre Peso e Altura e Horas de Atividade Física

```
In [134... imc = df['Peso'] / (df['Alt'] ** 2)
imc
```

```
Out[134]: Id
          1
                23.632812
          2
                 19.257029
          3
                 21.271001
          4
                 23.637692
          5
                 22.031726
          6
                 19.369835
          7
                22.656250
          8
                17.474717
          9
                 22.024082
          10
                 21.564545
          11
                 23.661439
                 19.596458
          12
          13
                 20.069204
                 21.619745
          14
          15
                 23.324151
                 17.840340
          16
          17
                 19.925130
          18
                 26.296296
          19
                 21.289062
          20
                 18.601190
          21
                 20.761246
                 21.487603
          22
          23
                 19.960242
           24
                 19.979188
          25
                 18.066594
          26
                 24.034407
                 24.005487
          27
           28
                 19.814053
          29
                 19.879103
          30
                 21.671258
          31
                 20.060954
          32
                 24.964946
          33
                 20.569330
          34
                 20.796730
          35
                 29.068796
          36
                 18.359375
          37
                 32.871972
          38
                 24.543462
          39
                 20.761246
          40
                 24.391059
          41
                 19.031142
          42
                 20.927467
          43
                 24.212293
          44
                19.486961
          45
                 20.395421
          46
                 17.301038
          47
                 22.684703
          48
                 19.531250
          49
                 21.913580
          50
                 25.680074
          dtype: float64
In [135...
          fig, axs = plt.subplots(1, 2, constrained_layout = True, figsize=(8,6))
          fig.suptitle("Correlação entre Indice de Massa Corporal (IMC) e horas de exercíc
          CORES = {
               'C': (0.8, 0.8, 0.8, 0.3),
               'Y': (1, 1, 0, 0.3),
              'G': (0, 1, 0, 0.3),
```

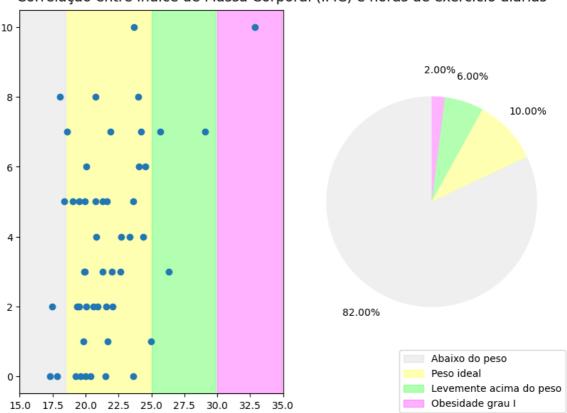
```
'M': (1, 0, 1, 0.3),
}

axs[0].plot(imc, df["Exerc"], "o")
axs[0].axvspan(10, 18.5, color=CORES['C'], label='Abaixo do peso')
axs[0].axvspan(18.6, 24.9, color=CORES['Y'], label='Peso ideal')
axs[0].axvspan(25.0, 29.9, color=CORES['G'], label='Levemente acima do peso')
axs[0].axvspan(30.0, 34.9, color=CORES['M'], alpha=0.3, label='Obesidade grau I'
axs[0].set_xlim([15, 35])

lim = pd.cut(imc, bins=[0, 18.5, 25, 30, 35, 40, 45, 50]).value_counts()
lim = lim[lim!=0]

axs[1].pie(lim, autopct='%1.2f%%', startangle=90, pctdistance=1.25, colors=[CORE handles, labels = axs[0].get_legend_handles_labels()
fig.legend(handles, labels, loc='lower right')
plt.show()
```

#### Correlação entre Indice de Massa Corporal (IMC) e horas de exercício diárias



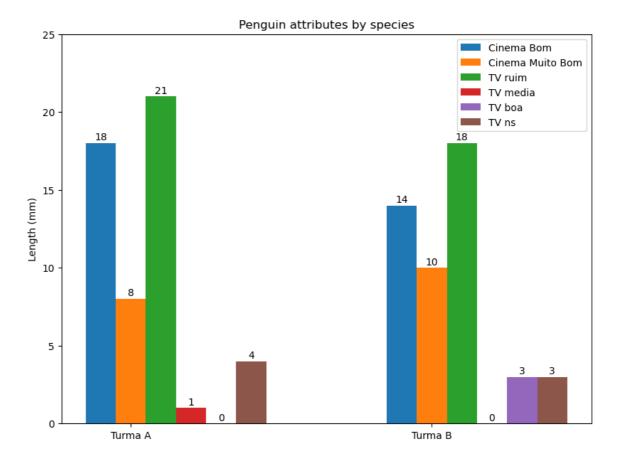
Em primeiro lugar, esta análise ilustra como é possível agrupar duas ou mais variáveis através de cálculos, criando uma variável composta que, em determinadas situações, pode ser mais significativa.

Além disso, a análise revela que uma quantidade reduzida de horas de exercício diário não necessariamente resulta em uma qualidade inferior do Índice de Massa Corporal (IMC), e a grande maioria está dentro dos padrões considerados aceitáveis.

#### Analise 05 - Tipo de midia preferida pelas turmas

```
dfA = df[df['Turma'] == 'A']
In [136...
          dfB = df[df['Turma'] == 'B']
          turmas = ("Turma A", "Turma B")
          preferencias = {
              'Cinema Bom': (dfA['OpCine'].value_counts().get('B', 0), dfB['OpCine'].value
              'Cinema Muito Bom': (dfA['OpCine'].value_counts().get('M', 0), dfB['OpCine']
              'TV ruim': (dfA['OpTV'].value_counts().get('R', 0), dfB['OpTV'].value_counts
              'TV media': (dfA['OpTV'].value_counts().get('M', 0), dfB['OpTV'].value_count
              'TV boa': (dfA['OpTV'].value_counts().get('B', 0), dfB['OpTV'].value_counts(
              'TV ns': (dfA['OpTV'].value_counts().get('N', 0), dfB['OpTV'].value_counts()
          print(preferencias)
          x = np.arange(len(turmas)) # the label locations
          width = 0.1 # the width of the bars
          multiplier = 0
          fig, ax = plt.subplots(constrained_layout = True, figsize=(8,6))
          for attribute, measurement in preferencias.items():
              offset = width * multiplier
              rects = ax.bar(x + offset, measurement, width, label=attribute)
              ax.bar_label(rects, padding=1)
              multiplier += 1
          # Add some text for labels, title and custom x-axis tick labels, etc.
          ax.set_ylabel('Length (mm)')
          ax.set_title('Penguin attributes by species')
          ax.set_xticks(x + width, turmas)
          ax.legend(loc='upper right')
          ax.set_ylim(0, 25)
          plt.show()
          {'Cinema Bom': (18, 14), 'Cinema Muito Bom': (8, 10), 'TV ruim': (21, 18), 'TV
```

media': (1, 0), 'TV boa': (0, 3), 'TV ns': (4, 3)}



Este gráfico evidencia como os alunos percebem as mídias (TV e cinema).

Em geral, ambas as turmas indicam uma preferência negativa em relação à TV. Na turma A, a grande maioria demonstra apreço por assistir a filmes, sugerindo que essa atividade é recomendável para eles. Por outro lado, na turma B, as opiniões são bastante divergentes. Portanto, seria aconselhável buscar uma atividade alternativa, que não envolva nem TV nem cinema, para atender a um número maior de alunos.