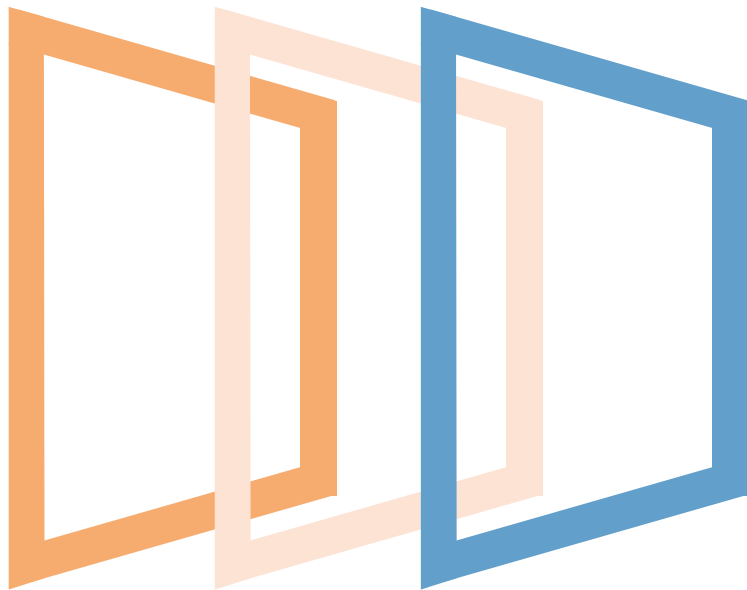


# Python Power: Exploração, Manipulação e Análise de Dados com Numpy e Pandas

Thaís Ratis

Inteligência Artificial Brasil, 10.03.2025

minsoit



An Indra company

# Pandas

# Aula 02

# Numpy

Embora NumPy forneça estruturas e ferramentas fundamentais que facilitam o trabalho com dados, existem algumas limitações para sua utilidade:

- A falta de suporte para nomes de colunas nos força a enquadrar as questões como arrays;
- O suporte a apenas um tipo de dado, torna difícil trabalhar com dados que contenham números e strings;
- Não existem muitos padrões para análises.

# Pandas

O Pandas não substitui o Numpy, mas o estende. Pandas é uma biblioteca poderosa para análise de dados. Ela oferece estruturas de dados flexíveis, como DataFrames, que permitem a manipulação, limpeza, transformação e análise de dados de forma eficiente. O Pandas também possui recursos para lidar com dados ausentes e integrar-se com outras bibliotecas de análise e visualização.

Column Label/ Header		0	1	2	3	4
Index Label		Name	Age	Marks	Grade	Hobby
0	S1	Joe	20	85.10	A	Swimming
1	S2	Nat	21	77.80	B	Reading
2	S3	Harry	19	91.54	A	Music
3	S4	Sam	20	88.78	A	Painting
4	S5	Monica	22	60.55	B	Dancing

Column Index

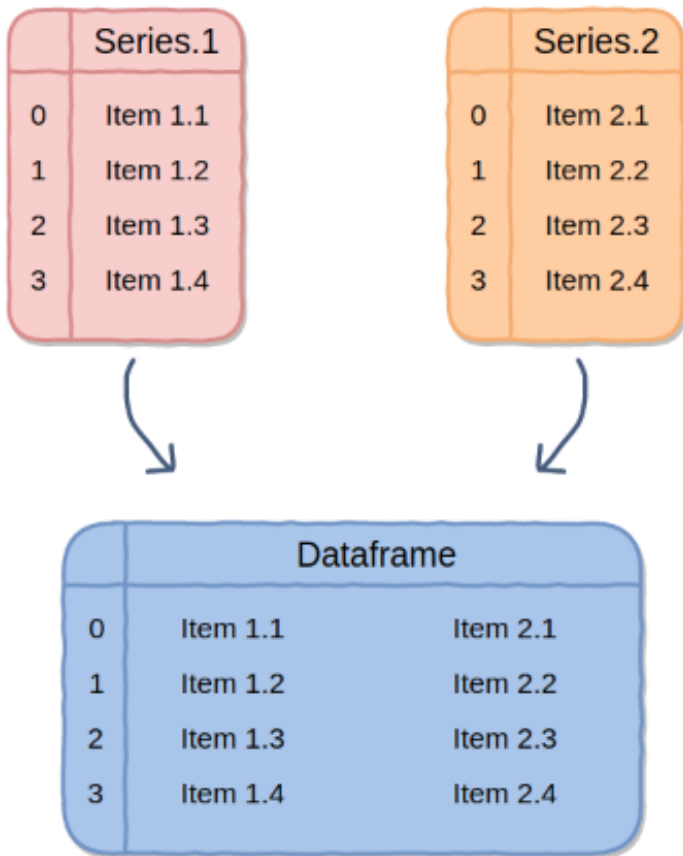
Row Index

Row

Column

Element/ Value/ Entry

# Pandas – Tipos de dados



- Numéricos;
- Datas (datetime);
- Object, que o pandas usa para colunas que possuem dados, que não se encaixam em nenhum outro tipo.
  - Também normalmente é usado em dados do tipo *string*.

# Pandas vs Numpy – Acessos de elementos

```
In [1]: import numpy as np
import pandas as pd

a = np.array([1,2,3,4])
series = pd.Series([1,2,3,4])

print (series.describe(),'\n') # Função não disponível no numpy
```

```
count    4.000000
mean     2.500000
std      1.290994
min      1.000000
25%      1.750000
50%      2.500000
75%      3.250000
max      4.000000
dtype: float64
```

```
In [4]: print (a[0],'\n')
print (a[:2],'\n')
```

1

[1 2]

```
In [5]: print (series[0],'\n')
print (series[:2],'\n')
```

1

0 1

1 2

dtype: int64

# Pandas – Dataframes

A classe `DataFrame` da biblioteca `pandas` possui um método construtor com alguns parâmetros:

- *data*: recebe os dados no formato de lista, dicionário ou até mesmo um `DataFrame` já existente.
- *index*: recebe uma string ou uma lista de strings que definem os rótulos das linhas.
- *columns*: recebe uma string ou uma lista de strings que definem os rótulos das colunas.
- *dtype*: recebe um tipo de dados com intuito de forçar a conversão do tipo de dados do `DataFrame`.

Por padrão, esse parâmetro recebe valor *None* e os tipos dos dados são inferidos.

# Pandas – Dataframes

Criando um DataFrame a partir de uma lista de tuplas:

```
import pandas as pd
nomes = ['Ana', 'Bruno', 'Carla']
idades = [21, 20, 22]
dados = list(zip(nomes, idades))
print(dados)
# [('Ana', 21), ('Bruno', 20), ('Carla', 22)]
df = pd.DataFrame(data = dados)
print(df)
#      0   1
# 0   Ana  21
# 1  Bruno  20
# 2  Carla  22
```

Criando um DataFrame a partir de um dicionário:

```
import pandas as pd
dados = {'Nome': ['Ana', 'Bruno', 'Carla'],
         'Idade': [21, 20, 22]}
# {'Nome': ['Ana', 'Bruno', 'Carla'],
#  'Idade': [21, 20, 22]}
df = pd.DataFrame(data = dados)
print(df)
#      Nome  Idade
# 0   Ana     21
# 1 Bruno     20
# 2 Carla     22
```

```
import pandas as pd
dados = [('Ana', 21), ('Bruno', 20), ('Carla', 22)]
colunas = ['Nome', 'Idade']
linhas = ['A', 'B', 'C']
df = pd.DataFrame(data = dados, columns = colunas,
                  index = linhas)
print(df)
#      Nome  Idade
# A   Ana     21
# B Bruno     20
# C Carla     22
```

DataFrames permitem a criação de rótulos personalizados para as linhas e para as colunas de forma a facilitar o acesso aos dados.



# Pandas – Dataframes

Objetos do tipo Dataframe possuem atributos que são bastante úteis:

- *index*: retorna os rótulos das linhas em formato de lista.
- *columns*: retorna os rótulos das colunas em formato de lista.
- *ndim*: retorna o número de dimensões do DataFrame.
- *shape*: retorna o tamanho de cada uma das dimensões em um formato de tupla.
- *size*: retorna o número de elementos (células) do DataFrame.
- *empty*: retorna se o DataFrame está vazio (True) ou não (False).

# Pandas – Dataframes

```
import pandas as pd
...
print(df)
#      Nome  Idade
# A     Ana     21
# B  Bruno     20
# C   Carla     22
print(list(df.index))
# ['A', 'B', 'C']
print(list(df.columns))
# ['Nome', 'Idade']
```

```
import pandas as pd
...
print(df)
#      Nome  Idade
# A     Ana     21
# B  Bruno     20
# C   Carla     22
print(df.ndim)
# 2
print(df.shape)
# (3, 2)
print(df.size)
# 6
print(df.empty)
# False
```

# Pandas – Dataframes

Os rótulos de um DataFrame podem ser modificados após sua criação, modificando os atributos `columns` e `index`.

```
import pandas as pd
dados = [('Ana', 21), ('Bruno', 20), ('Carla', 22)]
df = pd.DataFrame(data = dados)
print(df)
#      0   1
# 0   Ana  21
# 1  Bruno  20
# 2  Carla  22
df.columns = ['Nome', 'Idade']
df.index = ['A', 'B', 'C']
print(df)
#      Nome  Idade
# A     Ana    21
# B  Bruno    20
# C  Carla    22
```

# Pandas vs Numpy - Operações

```
In [13]: print ('mean', a.mean())  
         print ('std', a.std())  
         print ('max', a.max())
```

```
mean 2.5  
std 1.118033988749895  
max 4
```

```
In [14]: print ('mean', series.mean())  
         print ('std', series.std())  
         print ('max', series.max())
```

```
mean 2.5  
std 1.2909944487358056  
max 4
```

Population standard deviation:

$$\sigma = \sqrt{\frac{\sum (x_i - \mu)^2}{N}}$$

Sample standard deviation:

$$s_x = \sqrt{\frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{n - 1}}$$

# Pandas vs Numpy – Desvio Padrão

```
numpy.std(a, axis=None, dtype=None, out=None, ddof=0, keepdims=<no value>, *, where=<no value>)
```

[\[source\]](#)

Means Delta Degrees of Freedom. The divisor used in calculations is  $N - \text{ddof}$ , where  $N$  represents the number of elements. By default  $\text{ddof}$  is zero.

```
DataFrame.std(axis=0, skipna=True, ddof=1, numeric_only=False, **kwargs)
```

$\text{ddof}$ int, default 1. Delta Degrees of Freedom. The divisor used in calculations is  $N - \text{ddof}$ , where  $N$  represents the number of elements.

```
print('ddof = 1')
print('std', a.std(ddof=1))
print('std', series.std())

print('ddof = 0')
print('std', a.std())
print('std', series.std(ddof=0))
```

✓ 0.0s

```
ddof = 1
std 1.2909944487358056
std 1.2909944487358056
ddof = 0
std 1.118033988749895
std 1.118033988749895
```

# Pandas - Operações

O Pandas possui diversos métodos que podem ser utilizados nessa estrutura. Abaixo estão alguns métodos que essa estrutura de dados possui e facilitam alguns cálculos:

Método	Descrição
<code>sum</code>	soma
<code>mean</code>	média
<code>median</code>	mediana
<code>std</code>	desvio padrão
<code>mode</code>	moda
<code>max</code>	valor máximo
<code>min</code>	valor mínimo
<code>value_counts</code>	contagem de valores
<code>describe</code>	estatísticas básicas
<code>abs</code>	valores absolutos
<code>count</code>	contagem de células
<code>unique</code>	valores únicos
<code>nunique</code>	contagem de valores únicos

# Pandas vs Numpy - Filtros e operações

```
In [17]: a = pd.Series([1, 2, 3, 4])  
b = pd.Series([1, 2, 1, 2])
```

```
print (a + b)  
print (a * 2)  
print (a >= 3)  
print (a[a >= 3])
```

```
0    2  
1    4  
2    4  
3    6  
dtype: int64  
0    2  
1    4  
2    6  
3    8  
dtype: int64  
0    False  
1    False  
2     True  
3     True  
dtype: bool  
2    3  
3    4  
dtype: int64
```

```
In [16]: a = np.array([1, 2, 3, 4])  
b = np.array([1, 2, 1, 2])
```

```
print (a + b)  
print (a * 2)  
print (a >= 3)  
print (a[a >= 3])
```

```
[2 4 4 6]  
[2 4 6 8]  
[False False  True  True]  
[3 4]
```

# Pandas - Filtros e operações

```
valores = [1, 1, 2, 3, 5, 8, 13]
fibonacci = pd.Series(valores)
```

```
fibonacci.sum()
```

✓ 0.0s

33

```
valores = [1, 1, 2, 3, 5, 8, 13]
fibonacci = pd.Series(valores)
```

```
fibonacci[fibonacci > 4].sum()
```

✓ 0.0s

26



# Pandas vs Numpy – Accesos de elementos

```
In [22]: population = pd.Series([1415045928,1354051854,326766748], index = ["China", "India", "US"])
```

```
print (population,'\n')  
print ('Population of {} is {}'.format(population.index[1], population['India']))
```

```
China    1415045928  
India    1354051854  
US        326766748  
dtype: int64
```

```
Population of India is 1354051854
```

```
In [23]: import numpy as np
```

```
population = np.array([1415045928,1354051854,326766748])  
index = np.array(["China", "India", "US"])  
  
print (population,'\n')  
print ('Population of {} is {}'.format(index[1], population[1]))
```

```
[1415045928 1354051854 326766748]
```

```
Population of India is 1354051854
```

# Pandas vs Lista - Filtros

## Pandas

```
In [28]: # Busca por um valor específico
print(population==1415045928,'\n')
```

```
China      True
India      False
US         False
dtype: bool
```

```
In [30]: value = population[population==1415045928]
value
```

```
Out[30]: China      1415045928
dtype: int64
```

## Lista

```
In [31]: population = [1415045928,1354051854,326766748]

for i in population:
    if i == 1415045928:
        value = population[population==1415045928]

print (value)

1415045928
```

# Pandas Dataframe – Acessos de elementos

Os DataFrames possuem indexadores para seleção de dados. Esses indexadores fornecem uma forma fácil e rápida de selecionar um conjunto de dados de um DataFrame. Alguns deles são:

- *T*: usado para transpor linhas e colunas.
- *loc*: seleção de elementos utilizando rótulos.
- *iloc*: seleção de elementos utilizando índices.

# Pandas Dataframe – Transposta

```
import pandas as pd
...
print(df)
#      Nome  Idade
# A     Ana    21
# B  Bruno    20
# C   Carla    22
print(df.T)
#           A      B      C
# Nome     Ana  Bruno  Carla
# Idade    21     20     22
```

# Pandas Dataframe – Acessos de elementos com loc

```
import pandas as pd
...
print(df)
#      Nome  Idade
# A     Ana     21
# B  Bruno     20
# C   Carla     22
print(df.loc[['A', 'C']])
#      Nome  Idade
# A     Ana     21
# C   Carla     22
```

```
import pandas as pd
...
print(df)
#      Nome  Idade
# A     Ana     21
# B  Bruno     20
# C   Carla     22
print(df.loc[[True, False, True]])
#      Nome  Idade
# A     Ana     21
# C   Carla     22
print(df.loc[[True, False, True], 'Nome'])
# A     Ana
# C   Carla
# Name: Nome, dtype: object
```

# Pandas Dataframe – Acessos de elementos com iloc

```
import pandas as pd
...
print(df)
#      Nome  Idade
# A     Ana     21
# B  Bruno     20
# C  Carla     22
print(df.iloc[[1, 2]])
#      Nome  Idade
# B  Bruno     20
# C  Carla     22
```

```
import pandas as pd
...
print(df)
#      Nome  Idade
# A     Ana     21
# B  Bruno     20
# C  Carla     22
print(df.iloc[-1])
# Nome      Carla
# Idade         22
# Name: C, dtype: object
print(df.iloc[[0,2],0])
# A     Ana
# C     Carla
# Name: Nome, dtype: object
```

# Pandas Dataframe – Modificando e Adicionando colunas

Para adicionar uma nova coluna ao DataFrame basta atribuir ao rótulo da coluna desejada um valor padrão ou uma lista com os valores desejados:

Associando um valor padrão:

```
df[<novo rótulo>] = <valor_padrão>
```

Associando valores específicos para cada uma das linhas:

```
df[<novo rótulo>] = [<valor_1>, <valor_2>, ..., <valor_n>]
```

# Pandas Dataframe – Modificando e Adicionando colunas

Associando um valor padrão:

```
import pandas as pd
...
print(df)
#      Nome  Idade
# A    Ana    21
# B  Bruno    20
# C   Carla    22
df['Sexo'] = 'F'
print(df)
#      Nome  Idade  Sexo
# A    Ana    21     F
# B  Bruno    20     F
# C   Carla    22     F
```

Associando valores específicos:

```
import pandas as pd
...
print(df)
#      Nome  Idade  Sexo
# A    Ana    21     F
# B  Bruno    20     F
# C   Carla    22     F
df['Sexo'] = ['F', 'M', 'F']
print(df)
# A    Ana    21     F
# B  Bruno    20     M
# C   Carla    22     F
```



# Pandas Dataframe – Modificando e Adicionando linhas

- Para adicionar uma ou mais novas linhas ao DataFrame, é possível utilizar o método *append*.
- O método *append* cria um novo DataFrame adicionando no final os novos valores.
- Para isso, o método recebe como parâmetro um outro DataFrame ou uma lista com os novos valores.
- Caso os rótulos das linhas não sejam compatíveis, o parâmetro *ignore\_index* deve ser atribuído como *True* para que os rótulos personalizados das linhas sejam ignorados.

```
print(df1)
#      Nome  Idade Sexo
# A     Ana    21    F
# B    Bruno    20    M

dados = [ {'Nome': 'Carla', 'Idade': 22, 'Sexo': 'F'},
          {'Nome': 'Daniel', 'Idade': 18, 'Sexo': 'M'} ]

df2 = df1.append(dados, ignore_index = True)
print(df2)
#      Nome  Idade Sexo
# 0     Ana    21    F
# 1    Bruno    20    M
# 2    Carla    22    F
# 3   Daniel    18    M
```

```
print(df1)
#      Nome  Idade Sexo
# A     Ana    21    F
# B    Bruno    20    M

dados = [ {'Nome': 'Carla', 'Idade': 22, 'Sexo': 'F'},
          {'Nome': 'Daniel', 'Idade': 18, 'Sexo': 'M'} ]
df2 = pd.DataFrame(dados, index = ['C','D'])
df3 = df1.append(df2, ignore_index = False)
print(df3)
#      Nome  Idade Sexo
# A     Ana    21    F
# B    Bruno    20    M
# C    Carla    22    F
# D   Daniel    18    M
```

# Pandas Dataframe – Modificando e Adicionando linhas

- Os indexadores *loc* e *iloc* também podem ser utilizados para modificar uma linha já existente.
- Para isso, basta atribuir os novos valores desejados ou um valor padrão.
- O indexador *loc* também pode ser utilizado para adicionar uma nova linha no final do DataFrame de forma similar.

Valor padrão para todas as colunas:

```
df.loc[<rótulo>] = <valor_padrão>  
df.iloc[<linha>] = <valor_padrão>
```

Valores específicos para cada coluna:

```
df.loc[<rótulo>] = [<valor_1>, <valor_2>, ..., <valor_n>]  
df.iloc[<linha>] = [<valor_1>, <valor_2>, ..., <valor_n>]
```

# Pandas Dataframe – Modificando e Adicionando linhas

```
print(df)
#      Nome  Idade Sexo
# A     Ana    21    F
# B    Bruno    20    M
df.loc['B'] = ['Bento', 22, 'M']
df.loc['C'] = ['Carla', 22, 'F']
df.loc['D'] = ['Daniela', 18, 'F']
print(df)
#      Nome  Idade Sexo
# A     Ana    21    F
# B    Bento    22    M
# C     Carla    22    F
# D  Daniela    18    F
```

```
print(df)
#      Nome  Idade Sexo
# A     Ana    21    F
# B    Bento    22    M
# C     Carla    22    F
# D  Daniela    18    F
df.iloc[1] = ['Bruno', 19, 'M']
df.iloc[3] = ['Daniel', 18, 'M']
print(df)
#      Nome  Idade Sexo
# A     Ana    21    F
# B    Bruno    19    M
# C     Carla    22    F
# D    Daniel    18    M
```

# Map, apply, applymap

O método `map()` só funciona em séries pandas onde diferentes tipos de operação podem ser aplicados aos itens da série.

Quando você aplica o método `map(função)` em uma série, a função `map()` pega cada elemento da série e aplica a função a ele e retorna a série transformada.

```
: from sklearn.datasets import load_iris
data = load_iris()
features = pd.DataFrame(data = data['data'], columns= data['feature_names'])
features.head()
```

```
:
   sepal length (cm)  sepal width (cm)  petal length (cm)  petal width (cm)
0                5.1                3.5                1.4                0.2
1                4.9                3.0                1.4                0.2
2                4.7                3.2                1.3                0.2
3                4.6                3.1                1.5                0.2
4                5.0                3.6                1.4                0.2
```



```
In [59]: def cm_to_mm(cm):
          mm = cm * 10
          return mm

features['conversion_SL'] = features['sepal length (cm)'].map(cm_to_mm)
features.head()
```

```
Out[59]:
   sepal length (cm)  sepal width (cm)  petal length (cm)  petal width (cm)  conversion_SL
0                5.1                3.5                1.4                0.2            51.0
1                4.9                3.0                1.4                0.2            49.0
2                4.7                3.2                1.3                0.2            47.0
3                4.6                3.1                1.5                0.2            46.0
4                5.0                3.6                1.4                0.2            50.0
```

# Map, apply, applymap

O método `apply()` funciona em séries pandas e dataframes com uma variedade de funções facilmente aplicadas dependendo do tipo de dados.

Semelhante a `map()`, quando você usa o método `apply()` em uma série ou dataframe, a função pega cada elemento da série e aplica a função no elemento, então retorna a série ou dataframe transformados.

```
In [61]: features[['sepal length (cm)', 'sepal width (cm)']].map(cm_to_mm)
```

```
-----
AttributeError                                Traceback (most recent call last)
C:\Users\TALMEI~1\AppData\Local\Temp\ipykernel_17636\3128970834.py in <module>
----> 1 features[['sepal length (cm)', 'sepal width (cm)']].map(cm_to_mm)

~\Anaconda3\lib\site-packages\pandas\core\generic.py in __getattr__(self, name)
   5485         ):
   5486             return self[name]
-> 5487         return object.__getattr__(self, name)
   5488
   5489     def __setattr__(self, name: str, value) -> None:
AttributeError: 'DataFrame' object has no attribute 'map'
```

```
In [62]: features[['sepal length (cm)', 'sepal width (cm)']].apply(cm_to_mm).head()
```

Out[62]:

	sepal length (cm)	sepal width (cm)
0	51.0	35.0
1	49.0	30.0
2	47.0	32.0
3	46.0	31.0
4	50.0	36.0

# Map, apply, applymap

O método `applymap()` funciona em todo o dataframe do pandas, onde a função de entrada é aplicada a cada elemento individualmente.

features

	sepal length (cm)	sepal width (cm)	petal length (cm)	petal width (cm)
0	5.1	3.5	1.4	0.2
1	4.9	3.0	1.4	0.2
2	4.7	3.2	1.3	0.2
3	4.6	3.1	1.5	0.2
4	5.0	3.6	1.4	0.2



In [64]: `features.applymap(cm_to_mm).head()`

Out[64]:

	sepal length (cm)	sepal width (cm)	petal length (cm)	petal width (cm)
0	51.0	35.0	14.0	2.0
1	49.0	30.0	14.0	2.0
2	47.0	32.0	13.0	2.0
3	46.0	31.0	15.0	2.0
4	50.0	36.0	14.0	2.0

# Pandas Dataframe – Removendo linhas e colunas

- É possível remover linhas ou colunas de um DataFrame utilizando o método *drop*.
- Alguns dos parâmetros do método *drop* são:
  - *index*: recebe um rótulo ou uma lista de rótulos das linhas que serão removidas.
  - *columns*: recebe um rótulo ou uma lista de rótulos das colunas que serão removidas.
  - *inplace*: determina se as mudanças devem ser aplicadas diretamente no DataFrame ou em uma cópia (valor padrão é *False*).

# Pandas Dataframe – Removendo linhas e colunas

```
print(df)
#      Nome  Idade Sexo
# A     Ana    17    F
# B    Bruno    19    M
# C    Carla    20    F
# D   Daniel    18    M
df.drop(index = ['A', 'D'], columns = ['Sexo'],
        inplace = True)
print(df)
#      Nome  Idade
# B  Bruno    19
# C  Carla    20
```



# Pandas Dataframe – Ordenando

- Um DataFrame pode ser ordenado utilizando o método *sort\_values* para ordenar os valores ou *sort\_index* para ordenar pelos rótulos.
- Os métodos possuem alguns parâmetros:
  - *by*: string ou lista de strings especificando os rótulos que serão utilizados como chave para a ordenação.
  - *axis*: ordenação de linhas (padrão: 0) ou de colunas (1).
  - *ascending*: ordenação crescente ou decrescente (padrão: *True*).
  - *kind*: algoritmo de ordenação que será utilizado (padrão: *quicksort*).
  - *inplace*: define se a ordenação deve ser aplicada diretamente no DataFrame ou em uma cópia (padrão: *False*).

# Pandas Dataframe – Ordenando

```
print(df)
#      Nome  Idade Sexo
# A     Ana    17    F
# B    Bruno    19    M
# C    Carla    20    F
# D   Daniel    18    M
df.sort_values(by = 'Idade', ascending = False,
               inplace = True)
print(df)
#      Nome  Idade Sexo
# C    Carla    20    F
# B    Bruno    19    M
# D   Daniel    18    M
# A     Ana    17    F
```

```
print(df)
#      Nome  Idade Sexo
# A     Ana    17    F
# B    Bruno    19    M
# C    Carla    20    F
# D   Daniel    18    M
df.sort_values(by = ['Sexo', 'Idade'], inplace = True)
print(df)
#      Nome  Idade Sexo
# A     Ana    17    F
# C    Carla    20    F
# D   Daniel    18    M
# B    Bruno    19    M
```

# Pandas Dataframe – Ordenando

Ordenação pelos rótulos das colunas:

```
print(df)
#      Nome  Idade Sexo
# A     Ana    17    F
# B    Bruno    19    M
# C    Carla    20    F
# D   Daniel    18    M
df.sort_index(axis = 1, inplace = True)
print(df)
#      Idade  Nome Sexo
# A     17    Ana   F
# B     19   Bruno   M
# C     20   Carla   F
# D     18  Daniel   M
```

Ordenação pelos rótulos das linhas de forma decrescente:

```
print(df)
#      Nome  Idade Sexo
# A     Ana    17    F
# B    Bruno    19    M
# C    Carla    20    F
# D   Daniel    18    M
df.sort_index(ascending = False, inplace = True)
print(df)
#      Nome  Idade Sexo
# D   Daniel    18    M
# C    Carla    20    F
# B    Bruno    19    M
# A     Ana    17    F
```

# Pandas Dataframe – Estrutura

*copy*: retorna uma cópia do DataFrame.

*head*: retorna as n primeiras linhas do DataFrame (padrão: 5).

*tail*: retorna as n últimas linhas do DataFrame (padrão: 5).

# Pandas Dataframe – Importação

- Para importar um arquivo CSV, a biblioteca pandas fornece a função `read_csv`.
- Alguns dos parâmetros desse método são:
  - `filepath`: caminho até o arquivo CSV.
  - `sep`: caractere separador do arquivo (o padrão é a vírgula).
  - `names`: lista de rótulos para serem utilizados nas colunas.
  - `header`: linha do arquivo CSV para ser utilizada como rótulos para as colunas.
  - `index_col`: coluna do arquivo CSV para ser utilizada como rótulos para as linhas.

```
import pandas as pd
df = pd.read_csv('dados.csv', index_col = 0, header = 0)
print(df)
```

#	Nome	Idade	Sexo
# A	Ana	17	F
# B	Bruno	19	M
# C	Carla	20	F
# D	Daniel	18	M

# Pandas Dataframe – Exportação

- A biblioteca pandas fornece uma forma rápida e fácil para exportar os dados de um *DataFrame* para diferentes formatos. Entre os diversos formatos disponíveis, iremos focar no formato CSV (*Comma-Separated Values*, ou Valores Separados por Vírgulas).
- Para realizar essa tarefa, temos o método `to_csv`.
- Alguns dos parâmetros desse método são:
  - `path`: caminho onde o arquivo deve ser salvo.
  - `sep`: caractere separador do arquivo (o padrão é a vírgula).
  - `header`: define se os rótulos das colunas devem ser inseridos no arquivo ou não (padrão: `True`).
  - `index`: define se os rótulos das linhas devem ser inseridos no arquivo ou não (padrão: `True`).

```
print(df)
#      Nome  Idade  Sexo
# A     Ana    17     F
# B    Bruno    19     M
# C    Carla    20     F
# D   Daniel    18     M
df.to_csv('dados.csv')
```

# Comparações

Característica	Listas	Numpy	Pandas
Estrutura de Dados	Lista ordenada de elementos	Arrays N-dimensionais homogêneos	Estruturas de dados tabulares
Tipo dos elementos	Pode conter tipos diversos	Homogêneo (mesmo tipo de dado)	Pode conter tipos diversos
Performance	Menos eficiente para cálculos e operações com grandes conjuntos de dados	Altamente otimizado para cálculos e operações vetorizadas	Eficiente para manipulação de dados grandes
Funcionalidades	Possui funcionalidades básicas para manipulação de elementos	Oferece funções matemáticas e operações vetorizadas	Oferece ferramentas de análise de dados sofisticadas
Indexação	Acesso aos elementos é realizado por índices	Acesso aos elementos é realizado por índices	Oferece indexação personalizada (por rótulos) além de indexação por índices
Operações matemáticas	Suporta algumas operações básicas	Oferece uma ampla gama de funções matemáticas e operações vetorizadas	Oferece operações matemáticas e estatísticas
Funções de Agregação	Limitadas	Oferece funções de agregação poderosas (por exemplo, soma, média, mínimo, máximo)	Oferece funções de agregação avançadas
Manipulação de dados	Limitada	Possui métodos para filtragem, seleção, transformação e agrupamento de dados	Oferece recursos completos para manipulação e limpeza de dados
Compatibilidade	Integra-se bem com Python e outras bibliotecas	Compatível com outras bibliotecas científicas e matemáticas	Compatível com outras bibliotecas de análise de dados e visualização

# JUPYTER NOTEBOOK + ATIVIDADE PRÁTICA



## Referências

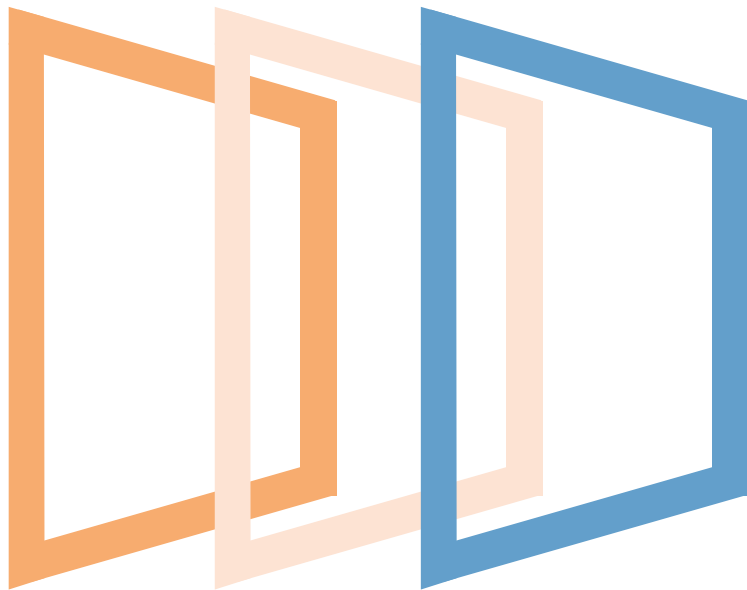
- [pandas - Python Data Analysis Library \(pydata.org\)](https://pandas.pydata.org)
- [Pandas Tutorial \(w3schools.com\)](https://www.w3schools.com/pandas/)
- [Tutorial Pandas slides \(jmsevillam.github.io\)](https://jmsevillam.github.io/tutorial-pandas/)
- <https://stack-academy.memberkit.com.br/32408-data-science-do-zero>
- [Pandas - Algoritmos e Programação de Computadores \(unicamp.br\)](https://unicamp.br/~posgrad/ps2019/programa/programa.html)

# Python Power: Exploração, Manipulação e Análise de Dados com Numpy e Pandas

Thaís Ratis

Inteligência Artificial Brasil, 10.03.2025

minsoit



An Indra company