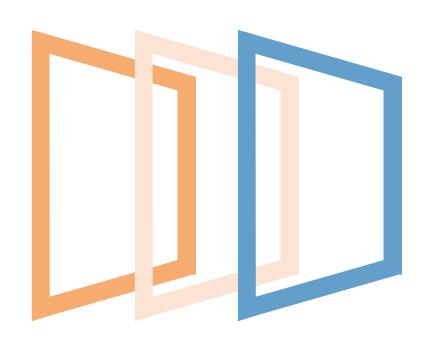
# Python Power: Exploração, Manipulação e Análise de Dados com Numpy e Pandas

Thaís Ratis

Inteligência Artificial Brasil, 16.04.2024





# **Pandas**

# Aula 02

mınsaıt

An Indra company

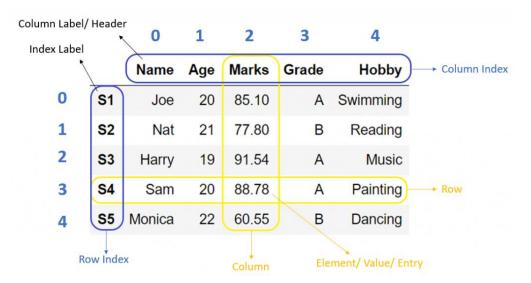
# Numpy

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.

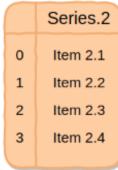
#### Pandas

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.



# Pandas – Tipos de dados

	Series.1				
0	Item 1.1				
1	Item 1.2				
2	Item 1.3				
3	Item 1.4				







	Dataframe						
0	Item 1.1	Item 2.1					
1	Item 1.2	Item 2.2					
2	Item 1.3	Item 2.3					
3	Item 1.4	Item 2.4					

- Numéricos;
- Datas;
- 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 – Accesos 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
                 4.000000
        count
                 2.500000
        mean
        std
                 1,290994
        min
                 1.000000
        25%
               1.750000
        50%
               2.500000
        75%
                 3.250000
                 4.000000
        max
        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
```

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

- o data: recebe os dados no formato de lista, dicionário ou até mesmo um DataFrame já existente.
- o index: recebe uma string ou uma lista de strings que definem os rótulos das linhas.
- o 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.

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:

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

Objetos do tipo Dataframe possuem atributos que são bastante úteis:

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

```
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
      Ana
              21
 B Bruno
              20
 C Carla
              22
print(df.ndim)
print(df.shape)
# (3, 2)
print(df.size)
# 6
print(df.empty)
# False
```

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

# 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:

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

#### Sample standard deviation:

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

# Pandas vs Numpy – Desvio Padrão

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

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

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

ddofint, default 1. Delta Degrees of Freedom. The divisor used in calculations is N - 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:



# 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])
         dtype: int64
         dtype: int64
              False
              False
               True
               True
         dtype: bool
         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

#### Panda

```
In [28]: # Busca p 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 – Accesos 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.
- o loc: seleção de elementos utilizando rótulos.
- o *iloc*: seleção de elementos utilizando índices.

# Pandas Dataframe – Transposta

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

#### Pandas Dataframe – Accesos 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
       Ana
               21
     Bruno
               20
    Carla
               22
print(df.loc[[True, False, True]])
      Nome Idade
       Ana
               21
    Carla
               22
print(df.loc[[True, False, True], 'Nome'])
         Ana
       Carla
# Name: Nome, dtype: object
```

#### Pandas Dataframe – Accesos 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
      Ana
               21
               20
    Bruno
# C Carla
print(df.iloc[-1])
# Nome
           Carla
# Idade
              22
# Name: C, dtype: object
print(df.iloc[[0,2],0])
        Ana
       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
       Ana
     Bruno
     Carla
df['Sexo'] = 'F'
print(df)
           Idade Sexo
      Nome
       Ana
               21
               20
     Bruno
     Carla
```

#### 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 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.

#### Pandas Dataframe – Modificando e Adicionando linhas

- Os indexadores *loc* e *iloc* também podem ser utilizados para modificar uma linha já existente.
- o 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

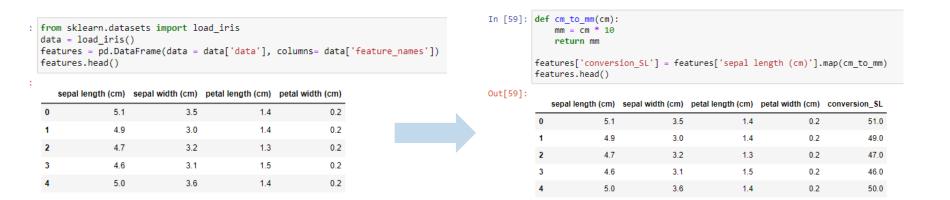
```
print(df)
       Nome
           Idade Sexo
                21
        Ana
      Bruno
                20
df.loc['B'] = ['Bento', 22, 'M']
df.loc['C'] = ['Carla', 22, 'F']
df.loc['D'] = ['Daniela', 18, 'F']
print(df)
        Nome
             Idade Sexo
        Ana
                 21
          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

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

# Map, apply, applymap

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

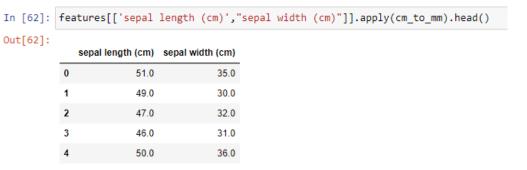
Quando você aplica o método map(função) em uma série, a função map() pega cada elemento da série e aplica a função a ele e retorna a série transformada.



# 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.



# Map, apply, applymap

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

feat	ures					fea	tures.applymap	(cm_to_mm).hea	ad()	
	sepal length (cm)	sepal width (cm)	petal length (cm)	petal width (cm)	Out[64]:		sepal length (cm)	sepal width (cm)	petal length (cm)	petal width (cm)
0	5.1	3.5	1.4	0.2		0	51.0	35.0	14.0	2.0
1	4.9	3.0	1.4	0.2		1	49.0	30.0	14.0	2.0
2	4.7	3.2	1.3	0.2		2	47.0	32.0	13.0	2.0
3	4.6	3.1	1.5	0.2		3	46.0	31.0	15.0	2.0
4	5.0	3.6	1.4	0.2		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)
           Idade Sexo
      Nome
     Ana
              17
# B Bruno
     Carla 20
# D Daniel 18
df.drop(index = ['A', 'D'], columns = ['Sexo'],
       inplace = True)
print(df)
     Nome Idade
    Bruno
             19
   Carla
          20
```

mınsaıt

- 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).

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

```
print(df)
      Nome Idade Sexo
       Ana
              17
     Bruno
              19
     Carla
              20
    Daniel
              18
df.sort_values(by = ['Sexo', 'Idade'], inplace = True)
print(df)
      Nome Idade Sexo
       Ana
              17
     Carla
              20
    Daniel
              18
              19
     Bruno
```

#### Ordenação pelos rótulos das colunas:

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

#### Ordenação pelos rótulos das linhas de forma decrescente:

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

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).
- o 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	

mınsaıt

# JUPYTER NOTEBOOK + ATIVIDADE PRÁTICA



#### Referências

- pandas Python Data Analysis Library (pydata.org)
- Pandas Tutorial (w3schools.com)
- Tutorial Pandas slides (jmsevillam.github.io)
- https://stack-academy.memberkit.com.br/32408-data-science-do-zero
- Pandas Algoritmos e Programação de Computadores (unicamp.br)



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

Thaís Ratis

Inteligência Artificial Brasil, 16.04.2024

