

# Python para Ciência de Dados

NumPy, Matplotlib, Pandas Introdução



Luiz Alberto

Ciência da Computação

May 17, 2019

# NumPy

## Numeric Python:

Biblioteca para computação científica. Implementa arrays multidimensionais e permite a fácil execução de operações matemáticas ([www.numpy.org](http://www.numpy.org)).

- Utilizada em cálculos de alta performance de vetores e matrizes
- Fornece versões pré-compiladas de funções numéricas
- Alternativa à Lista em Python: NumPy Array
- Cálculos sobre matrizes inteiras (broadcasting)
- Escrita em C e Fortran

# NumPy

```
1 import numpy as np
2 alturas = [ 1.73, 1.68, 1.71, 1.89, 1.79 ]
3 pesos = [ 65.4, 59.2, 63.6, 88.4, 68.7 ]
4
5 np_alturas = np.array(alturas)
6 np_pesos = np.array(pesos)
7
8 imcs = np_pesos / np_alturas ** 2
9 print(imcs)
10 # output:
11 # [21.85171573 20.97505669 21.75028214 24.7473475 21.44127836]
```

# Comparação com listas

```
1 import numpy as np
2 alturas = [ 1.73, 1.68, 1.71, 1.89, 1.79 ]
3 pesos = [ 65.4, 59.2, 63.6, 88.4, 68.7 ]
4
5 print(alturas/pesos)
6 # output:
7 # TypeError: unsupported operand type(s) for /: 'list' and '
  list'
```

# Hora de colocar as mãos na massa

# Subsetting

```
1 import numpy as np
2 imcs
3 # array([21.85171573, 20.97505669, 21.75028214, 24.7473475,
4         21.44127836])
5 imcs[1]
6 # 21.85171573
7 imcs > 23
8 # array([False, False, False, True, False])
9 imcs[imcs > 23]
10 # array([24.7473475])
```

# Arrays multidimensionais

```
1
2 import numpy as np
3 medidas = np.array([[1.73, 1.68, 1.71, 1.89, 1.79],
4                     [65.4, 59.2, 63.6, 88.4, 68.7]])
5
6 print(medidas.shape) # retorna as dimensoes do array
7 # (2, 5)
```

# Fatiamento (1)

```
1
2 import numpy as np
3 matriz = np.array([[1.73, 1.68, 1.71, 1.89, 1.79],
4                    [65.4, 59.2, 63.6, 88.4, 68.7]])
5
6 matriz[0]
7 # array([1.73, 1.68, 1.71, 1.89, 1.79])
8
9 matriz[0][2]
10 # 1.71
11
12 matriz[0, 2]
13 # 1.71
14
15 matriz[:, 1:3]
16 # array([[ 1.68,  1.71],
17 #        [59.2 , 63.6]])
18
19 matriz[1, : ]
```



# Fatiamiento (2)

20 # [65.4, 59.2, 63.6, 88.4, 68.7]

# Estatística básica

```
1
2 import numpy as np
3 array = np.array([[0.173, 0.168, 0.171, 0.189, 0.179],
4                   [0.154, 0.259, 0.163, 0.388, 0.287]])
5
6 print(np.mean(array[1,: ]))
7 # 0.2502
8
9 print(np.median(array[1,: ]))
10 # 0.259
11
12 print(np.corrcoef(array[0, :] , array[1, :]))
13 # [[1. 0.79684]
14 #    [0.79684 1.]]
15
16 print(np.std(array[:, 0]))
17 # 0.0094
```

# Geração de dados

```
1
2 import numpy as np
3 alturas = np.round(np.random.normal(1.75, 0.20, 5000), 2)
4 pesos = np.round(np.random.normal(60.32, 15, 5000), 2)
5
6 medidas = np.column_stack((alturas, pesos))
7 print(medidas)
8 # output:
9 #      [[1.73   65.9]
10 #      [2.03   69.91]
11 #      [1.48   63.18]
12 #      ...
13 #      [2.     52.73]
14 #      [1.97   27.79]
15 #      [1.89   44.29]]
```

# Hora de colocar a mão na massa

1. Salve na sua máquina o notebook  
numpy-maos-na-massa-1.ipynb que está no endereço  
[https://github.com/gomesluiz/  
python-para-ciencia-de-dados/tree/master/  
notebooks](https://github.com/gomesluiz/python-para-ciencia-de-dados/tree/master/notebooks)
2. Abra o notebook no Jupyter do Anaconda e faça os exercícios.

# Pandas

## Definição:

Biblioteca para análise de dados. Fornece ferramentas para manipulação de estruturas de dados, como matrizes, vetores e dataframes([www.pandas.pydata.org](http://www.pandas.pydata.org)).

- Pandas é uma biblioteca open-source com licença BSD
- Fornece ferramentas de alta performance e fáceis de utilizar para manipulação de estrutura de dados
- Escrita em Python

# Pandas

## Datasets:

Biblioteca para análise de dados. Fornece ferramentas para manipulação de estruturas de dados, como matrizes, vetores e dataframes([www.pandas.pydata.org](http://www.pandas.pydata.org)).

- Pandas é uma biblioteca open-source com licença BSD
- Fornece ferramentas de alta performance e fáceis de utilizar para manipulação de estrutura de dados
- Escrita em Python

# Pandas Series

## Definição

Objeto que representa uma estrutura de dados unidimensional similar ao array mas com algumas características a mais.

- Composta por dois arrays:
- (i) dados
- (ii) índice

Series	
index	value
0	12
1	-4
2	7
3	9

# Declarando uma Serie (1)

## ■ Índice padrão

```
1 import pandas as pd
2 s = pd.Series([12, -4, 7, 9])
3 print(s)
4 # outuput:
5 # 0      12
6 # 1     -4
7 # 2      7
8 # 3      9
9 # dtype: int64
```



## Declarando uma Serie (2)

- Índice personalizado

Livro: O Perfil das Empresas Brasileiras em Gestão e Governança de Dados

```
1 import pandas as pd
2 s = pd.Series([12, -4, 7, 9], index=['a', 'b', 'c', 'd'])
3 print(s)
4 # output:
5 # a      12
6 # b     -4
7 # c      7
8 # d      9
9 # dtype: int64
```

# Acessando índices e valores

```
1 import pandas as pd
2 s = pd.Series([12, -4, 7, 9], index=['a', 'b', 'c', 'd'])
3 print(s.values)
4 # outuput:
5 # [12 -4 7 9]
6 print(s.index)
7 # outuput:
8 # Index (['a', 'b', 'c', 'd'], dtype='object')
```

# Selecionando valores em uma Serie

```
1 import pandas as pd
2 s = pd.Series([12, -4, 7, 9], index=['a', 'b', 'c', 'd'])
3 print(s[2])
4 # output: 7
5 print(s['b'])
6 # output: -4
7 print(s[0:2])
8 # output:
9 # a    12
10 # b   -4
11 # dtype: int64
12 print(s[['a', 'b']])
13 # output:
14 # a    -4
15 # b   -7
16 # dtype: int64
```

# Atribuindo valores

```
1 import pandas as pd
2 s = pd.Series([12, -4, 7, 9], index=['a', 'b', 'c', 'd'])
3 s[1] = 0
4 print(s)
5 # outuput:
6 # a      12
7 # b       0
8 # c       7
9 # d       9
10 # dtype: int64
11 s['b'] = 1
12 print(s)
13 # outuput:
14 # a      12
15 # b       1
16 # c       7
17 # d       9
18 # dtype: int64
```

# Filtrando valores

```
1 import pandas as pd
2 s = pd.Series([12, -4, 7, 9], index=['a', 'b', 'c', 'd'])
3 print(s[s > 8])
4 # outuput:
5 # a      12
6 # d      9
7 # dtype: int64
```

# Avaliando valores (1)

```
1 import pandas as pd
2 s = pd.Series([1, 0, 2, 1, 2, 3], index=['branco', 'branco', '
    azul'
3     , 'verde', 'verde', 'amarelo'])
4
5 # valores unicos
6 print(s.unique())
7 # output: [1 0 2 3]
8
9 # quantidade de ocorrencias
10 print(s.value_counts())
11 # output:
12 # 2      2
13 # 1      2
14 # 3      1
15 # 0      1
16
17
18
```

## Avaliando valores (2)

```
19 # verificando a existencia
20 print(s.isin([0,3]))
21 # branco      False
22 # branco      True
23 # azul        False
24 # verde       False
25 # verde       False
26 # amarelo     True
```

# Pandas Dataframes

## Definição

Estrutura de dados tabular muito similar a uma planilha..

- Estende a **Serie** para multiplas dimensões
- Consiste de uma coleção ordenada de colunas
- Contém diversos valores com tipos diferentes

DataFrame			
	columns		
index	color	object	price
0	blue	ball	1.2
1	green	pen	1.0
2	yellow	pencil	0.6
3	red	paper	0.9
4	white	mug	1.7



# Dataframe baseado em dicionário (1)

```
1 import pandas as pd
2 dict = {
3     "pais":["Brasil","Russia","India","China","Africa do Sul"],
4     "capital":["Brasila","Moscou","Deli","Pequin","Pretoria"],
5     "populacao":[207.04, 143.5, 1252, 1357, 52.98]
6 }
7
8 brics = pd.DataFrame(dict)
9 print(brics)
10 #
11 # 0      pais      capital  populacao
12 # 1      Russia      Moscou      143.50
13 # 2      India      Nova Deli      1252.00
14 # 3      China      Pequin      1357.00
15 # 4  Africa do Sul      Pretoria      52.98
16
17
18
19
```

## Dataframe baseado em dicionário (2)

```

20 """
21 Reindexando o dataframe.
22 """
23 brics.index = ["BR", "RU", "IN", "CH", "SA"]
24 print(brics)
25 #
26 #      pais      capital  populacao
27 # BR      Brasil    Brasila    207.04
28 # RU      Russia    Moscou    143.50
29 # I        India    Nova Deli    1252.00
30 # CH      China     Pequim    1357.00
31 # AS Africa do Sul Pretoria    52.98

```

# Dataframe baseado em arquivo CSV (1)

```
1 import os
2 import pandas as pd
3 brics = pd.read_csv("{}pandas/brics.csv".format(os.getcwd()))
4 print(brics)
5 #      Unnamed: 0      pais      capital      area      populacao
6 # 0      BR      Brasil      Brasilia      8.516      207.40
7 # 1      RU      Russia      Moscou      17.100      143.50
8 # 2      IN      India      Deli      3.286      1252.00
9 # 3      CH      China      Pequim      9.597      1357.00
10 # 4      AS      Africa do Sul      Pretoria      1.221      52.98
11
12
13
14
15
16
17
18
19
```

# Dataframe baseado em arquivo CSV (2)

```

20 """
21 Indexando o dataframe na leitura.
22 """
23 brics = pd.read_csv("{} /pandas/brics.csv".format(os.getcwd()))
24     , index_col=0)
25 print(brics)
26 #
27 # BR      Brasil  Brasilia    8.516    207.40
28 # RU      Russia  Moscou     17.100   143.50
29 # IN      India   Deli        3.286   1252.00
30 # CH      China   Pequim     9.597   1357.00
31 # AS      Africa do Sul  Pretoria  1.221    52.98

```

# Acesso a valores de colunas (1)

```
1 print(brics["pais"])
2 # BR          Brasil
3 # RU          Russia
4 # IN          India
5 # CH          China
6 # AS          Africa do Sul
7 # Name: pais, dtype: object
8 print(type(brics["pais"]))
9 # <class 'pandas.core.series.Series'>
10
11 print(brics[["pais"]])
12 #           pais
13 # BR          Brasil
14 # RU          Russia
15 # IN          India
16 # CH          China
17 # AS          Africa do Sul
18 # <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
19
```

## Acesso a valores de colunas (2)

```
20  
21 print(brics[["pais", "capital"]])  
22 #           pais      capital  
23 # BR          Brasil  Brasilia  
24 # RU          Russia   Moscou  
25 # IN          India    Deli  
26 # CH          China    Pequim  
27 # AS  Africa do Sul  Pretoria
```

# Acesso a valores de linhas

```
1 print(brics[1:4])
2 #      pais capital      area  populacao
3 # RU  Russia  Moscou  17.100      143.5
4 # IN   India    Deli   3.286     1252.0
5 # CH   China  Pequim   9.597     1357.0
```

# Operador []

- `[]`: tem funcionalidade limitada
- Idealmente:
  - para arrays bidimensionais
  - `um_array[linha, coluna]`
- Em Pandas:
  - `loc` (baseado em conteúdo)
  - `iloc` (baseado em posição)



# Acesso a valores de linhas com **loc**

```
1 print(brics.loc["RU"])
2 # pais          Russia      <- Pandas Series
3 # capital       Moscou
4 # area          17.1
5 # populacao     143.5
6 # Name: RU, dtype: object
7
8 print(brics.loc[["RU"]])
9 #      pais capital  area  populacao  <- Pandas Dataframes
10 # RU  Russia  Moscou  17.1      143.5
11
12 print(brics.loc[["RU", "IN", "CH"]])
13 #      pais capital  area  populacao
14 # RU  Russia  Moscou  17.100      143.5
15 # IN   India    Deli   3.286     1252.0
16 # CH   China  Pequim   9.597     1357.0
```

# Acesso a valores de linhas e colunas com **loc**

```
1 print(brics.loc[["RU", "IN", "CH"], ["pais", "capital"]])
2 #      pais capital
3 # RU   Russia  Moscou
4 # IN   India   Deli
5 # CH   China   Pequim
6
7 print(brics.loc[:, ["pais", "capital"]])
8 #      pais capital
9 # BR      Brasil  Brasilia
10 # RU      Russia  Moscou
11 # IN      India   Deli
12 # CH      China   Pequim
13 # AS  Africa do Sul  Pretoria
```

# Recapitulando

## ■ Colchetes [ ]

- acesso a colunas: `brics[["pais", "capital"]]`
- acesso a linhas: somente via fatiamento `brics[1:4]`

## ■ **loc**

- acesso a linhas: `brics.loc[["RU", "IN", "CH"]]`
- acesso a colunas: `brics.loc[:, ["pais", "capital"]]`
- linhas e colunas:  
`brics.loc[["RU", "IN", "CH"], ["pais", "capital"]]`

# Acesso a valores de linhas com **iloc**

```
1 print(brics.iloc[[1]])
2 #      pais capital  area  populacao
3 # RU  Russia  Moscou  17.1      143.5
4
5 print(brics.iloc[[1, 2, 3]])
6 #      pais capital  area  populacao
7 # RU  Russia  Moscou  17.100      143.5
8 # IN   India    Deli   3.286     1252.0
9 # CH   China  Pequim   9.597     1357.0
```

# Acesso a valores de linhas e colunas com **iloc**

```
1 print(brics.iloc[:, [0, 1]])
2 #           pais    capital
3 # BR      Brasil  Brasilia
4 # RU      Russia  Moscou
5 # IN       India   Deli
6 # CH       China   Pequim
7 # AS  Africa do Sul Pretoria
8
9 print(brics.iloc[[1, 2, 3], [0, 1]])
10 #           pais    capital
11 # RU      Russia  Moscou
12 # IN       India   Deli
13 # CH       China   Pequim
```

# Filtrando dados no dataframe (1)

## ■ brics.csv

```
1 import os
2 import pandas as pd
3 brics = pd.read_csv("{} / aula-2 / codigos / pandas / brics.csv".
    format(os.getcwd()))
4     , index_col=0)
5
6 print(brics)
```

#	pais	capital	area	populacao
8 # BR	Brasil	Brasilia	8.516	207.40
9 # RU	Russia	Moscou	17.100	143.50
10 # IN	India	Deli	3.286	1252.00
11 # CH	China	Pequin	9.597	1357.00
12 # AS	Africa do Sul	Pretoria	1.221	52.98

## Filtrando dados no dataframe (2)

- Meta: filtrar os países cuja área seja maior do que 8km
  1. selecionar a coluna área
  2. comparar a coluna selecionada
  3. Utilizar o resultado para selecionar os países

# Filtrando dados no dataframe (3)

## ■ Passo 1: selecionar a coluna desejada

```
1 print(brics["area"])
2 # BR      8.516
3 # RU     17.100
4 # IN      3.286
5 # CH      9.597
6 # AS      1.221
7 # Name: area, dtype: float64
```

Alternativas:  
brics.loc[:, "area"]  
brics.iloc[:, 2]



# Filtrando dados no dataframe (4)

## ■ Passo 2: comparar a coluna selecionada

```
1 print(brics["area"] > 8)
2 # BR      True
3 # RU      True
4 # IN      False
5 # CH      True
6 # AS      False
7 # Name: area, dtype: bool
```

# Filtrando dados no dataframe (5)

## ■ Passo 3: filtrando o dataset

```
1 print(brics[brics["area"] > 8])
2 #      pais      capital    area  populacao
3 # BR   Brasil  Brasilia    8.516    207.4
4 # RU   Russia   Moscou    17.100    143.5
5 # CH    China   Pequim     9.597    1357.0
```

# Operadores booleanos (1)

```
1 import numpy as np
2 import os
3 import pandas as pd
4 brics = pd.read_csv("{}aula-2/codigos/pandas/brics.csv".
    format(os.getcwd()))
5     , index_col=0)
6
7 filtro_por_area = np.logical_and(brics["area"] > 8,
8                                   brics["area"] < 10)
9 print(brics[filtro_por_area])
10 #      pais      capital      area      populacao
11 # BR   Brasil   Brasilia    8.516         207.4
12 # CH    China    Pequim     9.597        1357.0
```

# Hora de colocar a mão na massa

1. Salve na sua máquina o notebook  
pandas-maos-na-massa-1.ipynb que está no endereço  
[https://github.com/gomesluiz/  
python-para-ciencia-de-dados/tree/master/  
notebooks](https://github.com/gomesluiz/python-para-ciencia-de-dados/tree/master/notebooks)
2. Abra o notebook no Jupyter do Anaconda e faça os exercícios.

# Matplotlib

## Definição:

Biblioteca python para plotagem de gráficos 2D (incluindo 3D) ([www.matplotlib.org](http://www.matplotlib.org)).

- Simplicidade de utilização
- Desenvolvimento gradual e interativo
- Grande controle sobre os elementos gráficos
- Exportação em formatos PNG, PDF, SVG e EPS

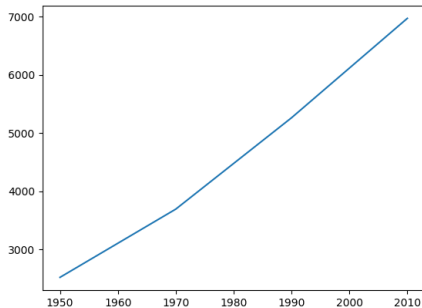
# Vizualização de Dados

- Muito importante na visualização de dados
  - Explorar os dados
  - Apresentar "insights"



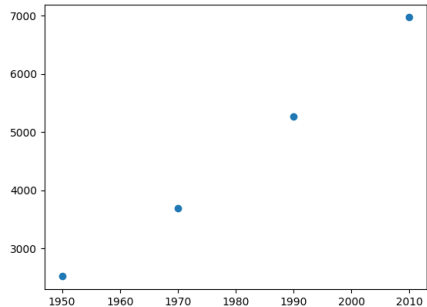
# Line plot

```
1 import matplotlib.pyplot as plt
2 anos = [1950, 1970, 1990, 2010]
3 pops = [2519, 3692, 5263
4         , 6972]
5
6 plt.plot(anos, pops)
7 #         X         Y
8
9 plt.show()
```



# Scatter plot

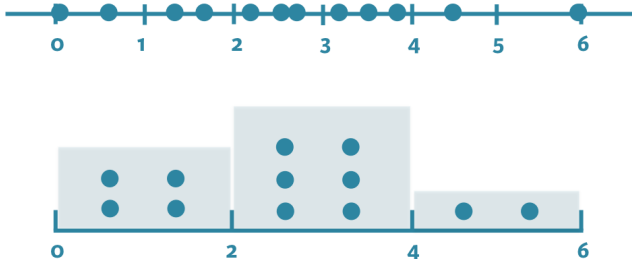
```
1 import matplotlib.pyplot as plt
2 anos = [1950, 1970, 1990, 2010]
3 pops = [2519, 3692, 5263
4         , 6972]
5
6 plt.scatter(anos, pops)
7 #           X           Y
8
9 plt.show()
```





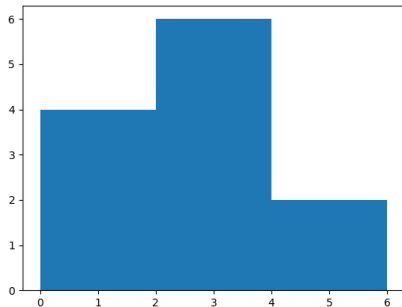
# Histogram

- Utilizado para explorar dados
- Fornece uma ideia da distribuição dos dados



# Histogram

```
1 import matplotlib.pyplot as plt
2 valores = [
3     0,    0.6, 1.4, 1.6
4     , 2.2, 2.5, 2.6, 3.2
5     , 3.5, 3.9, 4.2, 6
6 ]
7
8 plt.hist(valores, bins=3)
9 plt.show()
```

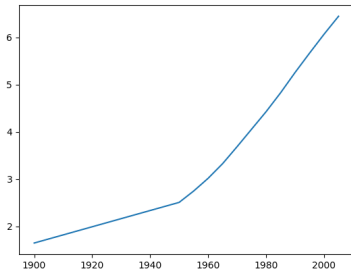


# Customização

- Existem muitas opções
  - Diferentes tipos de gráficos
  - Diversas customizações
- A escolha depende
  - Dados
  - Estória a ser contada

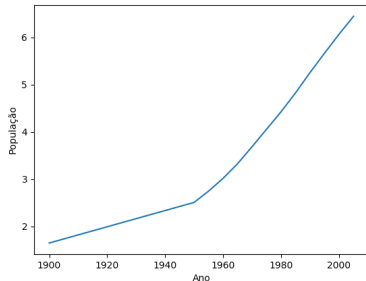
# Customização

```
1 import matplotlib.pyplot as plt
2 anos = [
3     1900, 1950, 1955, 1960, 1965,
4     1970, 1975, 1980, 1985, 1990,
5     1995, 2000, 2005
6 ]
7 pops = [
8     1.65, 2.51, 2.75, 3.02, 3.33,
9     3.69, 4.06, 4.43, 4.83, 5.26,
10    5.67, 6.07, 6.45
11 ]
12
13 plt.plot(anos, pops)
14 #           X           Y
15
16 plt.show()
```



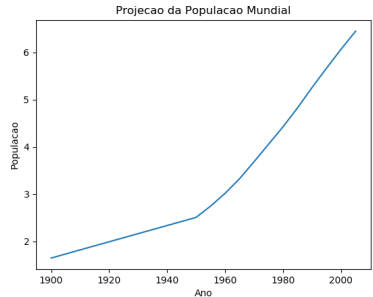
# Títulos dos eixos X e Y

```
1 import matplotlib.pyplot as plt
2 anos = [
3     1900, 1950, 1955, 1960, 1965,
4     1970, 1975, 1980, 1985, 1990,
5     1995, 2000, 2005
6 ]
7 pops = [
8     1.65, 2.51, 2.75, 3.02, 3.33,
9     3.69, 4.06, 4.43, 4.83, 5.26,
10    5.67, 6.07, 6.45
11 ]
12
13 plt.plot(anos, pops)
14 plt.xlabel('Ano')
15 plt.ylabel('Populacao')
16 plt.show()
```



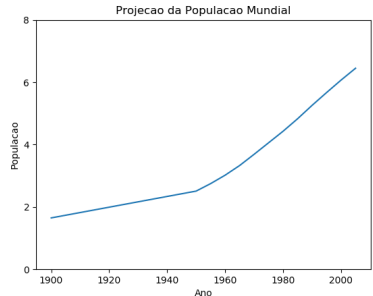
# Título Principal

```
1 plt.plot(anos, pops)
2 plt.xlabel('Ano')
3 plt.ylabel('Populacao')
4 plt.title('Projecao da Populacao
5           Mundial')
6 plt.show()
```



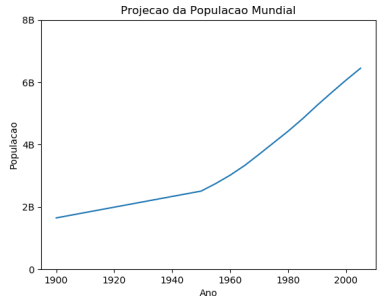
# Ticks (1)

```
1 plt.plot(anos, pops)
2 plt.xlabel('Ano')
3 plt.ylabel('Populacao')
4 plt.title('Projecao da Populacao
5           Mundial')
6 plt.yticks([0, 2, 4, 6, 8])
7 plt.show()
```



# Ticks (2)

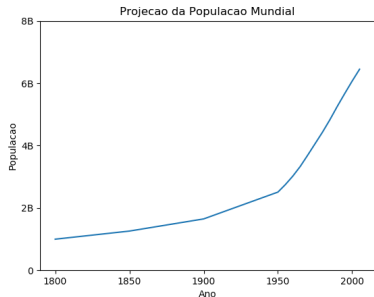
```
1 plt.plot(anos, pops)
2 plt.xlabel('Ano')
3 plt.ylabel('Populacao')
4 plt.title('Projecao da Populacao
5           Mundial')
6 plt.yticks([0, 2, 4, 6, 8],
7            ['0', '2B', '4B', '6B', '8B'])
8 plt.show()
```



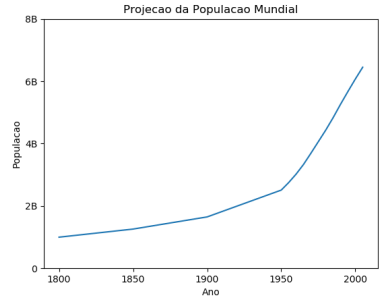
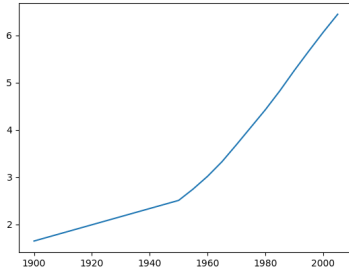


# Adicionando Dados Históricos

```
1 anos = [1800, 1850] + anos
2 pops = [1.0, 1.26] + pops
3 plt.plot(anos, pops)
4 plt.xlabel('Ano')
5 plt.ylabel('Populacao')
6 plt.title('Projecao da Populacao
7           Mundial')
8 plt.yticks([0, 2, 4, 6, 8],
9            ['0', '2B', '4B', '6B', '8B'])
9 plt.show()
```



# Antes x Depois



# Hora de colocar a mão na massa

1. Salve na sua máquina o notebook `matplotlib-maos-na-massa-1.ipynb` que está no endereço <https://github.com/gomesluiz/python-para-ciencia-de-dados/tree/master/notebooks>
2. Salve também os arquivos `.csv` que estão neste endereço.
3. Abra o notebook no Jupyter do Anaconda e faça os exercícios.

# Hora de colocar a mão na massa - Projeto Lego

1. Salve na sua máquina o arquivo `lego.zip` que está no endereço `https://github.com/gomesluiz/python-para-ciencia-de-dados/tree/master/projetos`.
2. Descompacte o arquivo `lego.zip` no seu computador.
3. Abra o notebook no Jupyter do Anaconda e faça os exercícios.