

## 01 - NumPy

### Docupedia Export

Author:Lima Queila (CtP/ETS)

Date:21-Jan-2026 13:53

# Table of Contents

<b>1 Bibliotecas Python</b>	<b>4</b>
1.1 Para instalar, siga os seguintes passos:	4
1.1.1 1º Abra o Anaconda Prompt	4
1.1.2 2º Digite o comando "pip install" + o nome da biblioteca + --user	5
1.1.3 3º Depois de instalada, é só utilizar dentro de nosso programa!!!	5
1.2 Então vamos começar a estudar as bibliotecas!	5
<b>2 TREINAMENTO DE PYTHON (NUMPY)</b>	<b>6</b>
2.1 Objetivos do NumPy	6
2.2 Tamanho de um array	8
2.3 Número de dimensões	8
2.4 Redimensionando arrays	9
2.5 Desafio	9
2.6 Desafio	10
2.6.1 Criando arrays de valores únicos.	10
2.7 Desafio	11
2.7.1 Valores igualmente espaçados	12
2.7.2 Valores aleatórios	12
2.8 Dados estatísticos do array	12
2.9 Indexação de arrays	14
2.9.1 Com matrizes é um índice para a linha e um para a coluna	14
2.9.2 Podemos indexar por condições:	15
2.10 Desafio	15
2.11 Operações com arrays	16
2.12 Desafio	18
2.13 Operações de conjuntos	19

2.14 Problema de referência

20

### **3 Desafio**

**25**

3.1 Tabuleiro da Diagonal

25

# 1 Bibliotecas Python

Uma Biblioteca é uma coleção de módulos de script acessíveis a um programa Python para simplificar o processo de programação e remover a necessidade de reescrever os comandos mais usados.

Eles podem ser usados chamando-os / importando-os no início de um script.

**Exemplo** de biblioteca já utilizada:

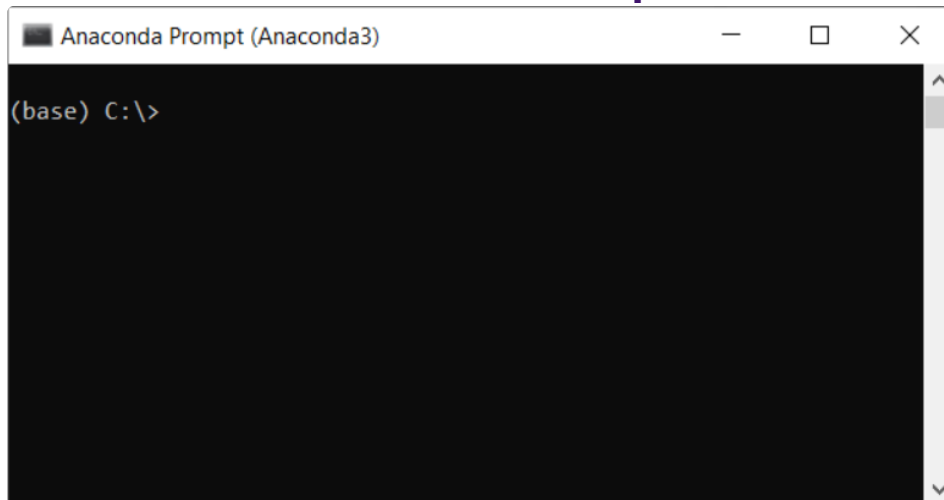
- Time
- Random

Existem bibliotecas padrões que já vem instaladas junto ao Python e bibliotecas que precisam ser instaladas.

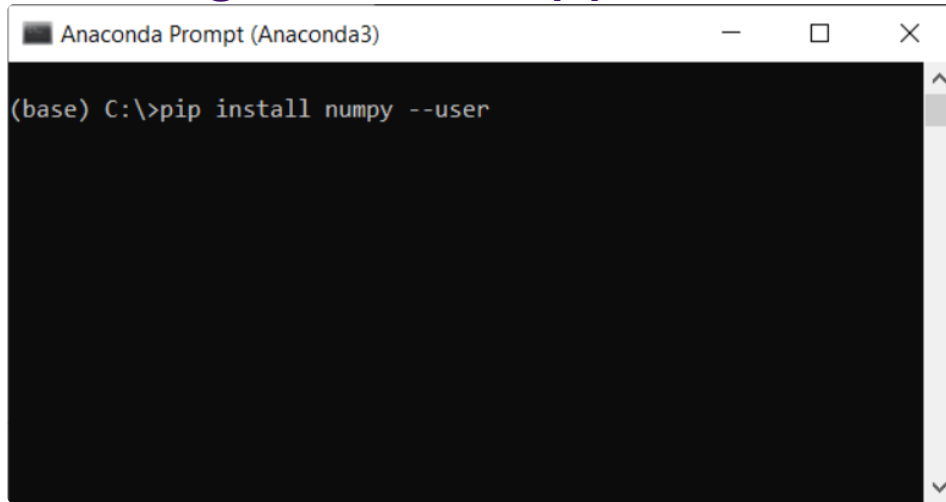
---

## 1.1 Para instalar, siga os seguintes passos:

### 1.1.1 1º Abra o Anaconda Prompt



### 1.1.2 2º Digite o comando "pip install" + o nome da biblioteca + --user



```
Anaconda Prompt (Anaconda3)
(base) C:\>pip install numpy --user
```

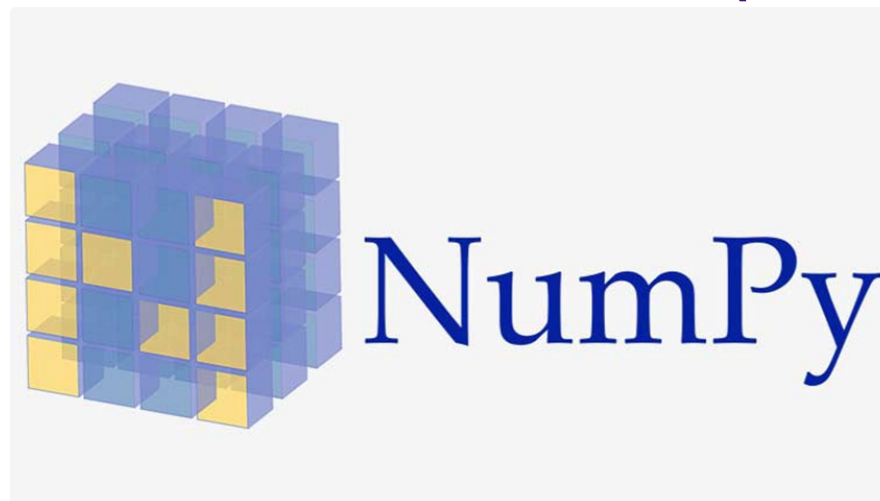
### 1.1.3 3º Depois de instalada, é só utilizar dentro de nosso programa!!!

---

## 1.2 Então vamos começar a estudar as bibliotecas!

## 2

## TREINAMENTO DE PYTHON (NUMPY)



O **NumPy** é uma poderosa biblioteca Python que é usada principalmente para realizar cálculos em Arrays Multidimensionais. O NumPy fornece um grande conjunto de funções e operações de biblioteca que ajudam os programadores a executar facilmente cálculos numéricos.

### 2.1 Objetivos do NumPy

- **Modelos de Machine Learning:** Ao escrever algoritmos de Machine Learning, supõe-se que se realize vários cálculos numéricos em Array. Por exemplo, multiplicação de Arrays, transposição, adição, etc. O NumPy fornece uma excelente biblioteca para cálculos fáceis (em termos de escrita de código) e rápidos (em termos de velocidade).
- **Processamento de Imagem e Computação Gráfica:** Imagens no computador são representadas como Arrays Multidimensionais de números. NumPy torna-se a escolha mais natural para o mesmo. O NumPy, na verdade, fornece algumas excelentes funções de biblioteca para rápida manipulação de imagens. Alguns exemplos são o espelhamento de uma imagem, a rotação de uma imagem por um determinado ângulo etc.
- **Tarefas matemáticas:** NumPy é bastante útil para executar várias tarefas matemáticas como integração numérica, diferenciação, interpolação, extrapolação e muitas outras. O NumPy possui também funções incorporadas para álgebra linear e geração de números aleatórios.

```
import numpy as np # importamos a biblioteca, damos o apelido "np" para facilitar a escrita no decorrer do programa
```

```
lista = [1,2,3]
print(lista)
print(type(lista))
listaP=["Ve", 1]
```

```
[1, 2, 3]
<class 'list'>
```

```
array = np.array(listaP)
print(array)
print(type(array))
```

```
['Ve' '1']
<class 'numpy.ndarray'>
```

```
matriz = [[1,2,3], [4,5,6], [7,8,9]] # lista de listas
print(matriz)
```

```
[[1, 2, 3], [4, 5, 6], [7, 8, 9]]
```

```
mat_numpy = np.array(matriz) # matriz do numpy
print(mat_numpy)
```

```
[[1 2 3]
 [4 5 6]
 [7 8 9]]
```

## 2.2 Tamanho de um array

```
print(len(lista))  
print(len(matriz)) # numero de linhas  
print(len(matriz[0])) # numero de colunas
```

```
3  
3  
3
```

Usando listas, nós não temos a garantia de que todas as linhas terão o mesmo número de elementos. Logo, usar listas para simular uma matriz não é a melhor opção.

```
print(array.shape)  
print(mat_numpy.shape)
```

```
(2,)  
(3, 3)
```

## 2.3 Número de dimensões

```
print(array.ndim) # vetor tem 1 dimensão  
print(mat_numpy.ndim) # matriz tem 2 dimensões
```

```
1  
2
```



## 2.4 Redimensionando arrays

```
my_array = np.array([1,2,3,4,5,6,7,8])  
print(my_array)  
print('\n',my_array.reshape((2,4)))  
np.reshape(my_array, (2,4))
```

```
[1 2 3 4 5 6 7 8]
```

```
[[1 2 3 4]  
 [5 6 7 8]]
```

## 2.5

### Desafio

Crie um array numPy com números de 0 a 9.

#### Resultado

```
array=np.array([0,1,2,3,4,5,6,7,8,9])  
print(array)
```

```
[0 1 2 3 4 5 6 7 8 9]
```

Nós podemos usar `np.arange` para criar um array com valores uniformemente distribuídos dentro de um intervalo especificado. Com o seguinte formato: `np.arange(start, stop, step, dtype=None)`.

```
array=np.arange(20,30,2)  
print(array)
```

```
[20 22 24 26 28]
```

```
array=np.arange(10).reshape((2,5))  
print(array)
```

```
[[0 1 2 3 4]  
 [5 6 7 8 9]]  
[0 1 2 3 4 5 6 7 8 9]
```

## 2.6

## Desafio

Agora tente criar um array de 0 a 100, pulando de 10 em 10.  
DICA: Utilizando o np.arange

### Resultado

```
my_array = np.arange(0,110,10)  
print(my_array)
```

```
[ 0 10 20 30 40 50 60 70 80 90 100]
```

### 2.6.1

## Criando arrays de valores únicos.

```
np.zeros((2,2)) # cria uma matriz só com zeros
```

```
array([[0., 0.],  
       [0., 0.]])
```

```
np.ones((5,2)) # cria uma matriz só com valores um
```

```
array([[1., 1.],  
       [1., 1.],  
       [1., 1.],  
       [1., 1.],  
       [1., 1.]])
```

```
np.full((5,2),6) # cria uma matriz com o valor passado
```

```
array([[6, 6],  
       [6, 6],  
       [6, 6],  
       [6, 6],  
       [6, 6]])
```

## 2.7

## Desafio

Crie uma matriz booleana de 10x10 com somente "True".

### Resultado

```
arrayBool=np.full((10,10), True)  
print(arrayBool)
```

```
[[ True True True True True True True True True True]  
 [ True True True True True True True True True True]  
 [ True True True True True True True True True True]  
 [ True True True True True True True True True True]  
 [ True True True True True True True True True True]
```

```
[True True True True True True True True True True]
[True True True True True True True True True True]
[True True True True True True True True True True]
[True True True True True True True True True True]
[True True True True True True True True True True]
```

## 2.7.1 Valores igualmente espaçados

```
print(np.linspace(1,6,9)) #inicio - final / passo-1
np.linspace(2,3,5)
```

```
[1.  1.625 2.25  2.875 3.5  4.125 4.75  5.375 6. ]
array([2. , 2.25, 2.5 , 2.75, 3.  ])
```

## 2.7.2 Valores aleatórios

```
np.random.rand(2,2) # os parâmetros determinam a dimensão da matriz
```

```
array([[0.57414859, 0.35237768],
       [0.98436401, 0.69488699]])
```

```
np.random.randint(0,10,10) # 10 números inteiros aleatórios entre 0 e 10
```

```
array([7, 7, 9, 4, 2, 0, 8, 7, 9, 6])
```

## 2.8 Dados estatísticos do array

```
array= np.random.randint(0,50,10)
```

```
print(array)
```

```
[34 26  4 32 11 42 27  9 21 16]
```

```
array.max() # maior valor do array
```

```
47
```

```
array.min() # menor valor do array
```

```
2
```

```
array.argmax() # índice do maior valor
```

```
9
```

```
array.argmin() # índice do menor valor
```

```
5
```

```
array.mean() # média dos valores do array
```

```
35.6
```

```
array.std() # desvio padrão
```

```
12.379014500355025
```

```
array.var() # variância
```

```
153.23999999999998
```

A mediana precisa ordenar os valores do array, por isso é uma função do numpy, não um método do array.

```
np.median(array) # mediana
```

39.0

## 2.9 Indexação de arrays

```
print(array)
```

[34 26 4 32 11 42 27 9 21 16]

Podemos fazer a indexação de arrays igual é feito com listas.

```
array[0]
```

34

```
array[:5] # do começo até o quinto item
```

array([34, 26, 4, 32, 11])

```
array[0:10:2] # do primeiro ao último de 2 em 2
```

array([34, 4, 11, 27, 21])

### 2.9.1 Com matrizes é um índice para a linha e um para a coluna

```
print(mat_numpy)
```

```
[[1 2 3]
 [4 5 6]
 [7 8 9]]
```

```
mat_numpy[2,2]
```

```
9
```

```
mat_numpy[:2,:2] # as duas primeiras linhas, as duas primeiras colunas
```

```
array([[1, 2],
       [4, 5]])
```

## 2.9.2 Podemos indexar por condições:

```
mat_numpy[mat_numpy > 3]
```

```
array([4, 5, 6, 7, 8, 9])
```

## 2.10

## Desafio

Identifique todos os números ímpares de um array 3x3 e os substitua por 0.

### Resultado

```
my_array = np.array([1,9,4,6,3,6,3,8,2]).reshape((3,3))
print(my_array)

impar = (my_array%2 != 0)
my_array[impar] = 0
```

```
print(my_array)
```

```
[[1 9 4]
 [6 3 6]
 [3 8 2]]
[[0 0 4]
 [6 0 6]
 [0 8 2]]
```

## 2.11 Operações com arrays

```
a = np.random.randint(0,50,5)
b = np.random.randint(0,50,5)
print(a)
print(b)
```

```
[ 9 19 12 47 48]
[47 24 29 11 49]
```

```
print(a + 10) # faz a soma com todos os elementos do array
print(np.sum(a))
```

```
[19 29 22 57 58]
135
```

```
print(a + b)
print(np.add(a,b))
```

```
[56 43 41 58 97]
[56 43 41 58 97]
```



```
print(a - b)
print(np.subtract(a,b))
```

```
[-38 -5 -17 36 -1]
[-38 -5 -17 36 -1]
```

```
print(a * b) # multiplicação escalar
print(np.multiply(a,b))
```

```
[ 423  456  348  517 2352]
[ 423  456  348  517 2352]
```

```
a @ b # produto interno
```

```
4096
```

Observe que `*` é a multiplicação elemento a elemento, e não uma multiplicação matricial.

Usamos a função `".dot"` para calcular o produto interno de vetores, multiplicar um vetor por uma matriz e multiplicar matrizes.

```
x=np.array([[1,2],[3,4]])
x2=np.array([[1,2],[3,4]])
y=np.array([5,6])
print(x)
print(y)
print(y.dot(x))
print(np.dot(y,x))
print()
print(np.dot(x,x2))
```

```
[[1 2]
 [3 4]]
```

```
[5 6]
```

```
[23 34]
```

```
[23 34]
```

```
[[ 7 10]
```

```
 [15 22]]
```

---

## 2.12 Desafio

Crie um array de 2 linhas e 3 colunas e faça as seguintes operações:

- Faça um reshape de 3 linhas e 2 colunas;
- Some a primeira linha por 5;
- Multiplique a segunda linha por 3;
- E divida a segunda coluna por 2.

### Resultado

```
my_array = np.array([[2,7,3],[9,7,12]])  
print(my_array)  
my_array = my_array.reshape((3,2))  
print('\n',my_array)  
my_array[1,0] += 5  
print('\n',my_array)  
my_array[1] *= 3  
print('\n',my_array)  
my_array[:,1] = my_array[:,1] / 2  
print('\n',my_array)
```

```
[[ 2  7  3]
```

```
 [ 9  7 12]]
```

```
[[ 2  7]
```

```
[ 3  9]
[ 7 12]]
```

```
[[ 7 12]
 [ 3  9]
 [ 7 12]]
```

```
[[ 7 12]
 [ 9 27]
 [ 7 12]]
```

```
[[ 7  6]
 [ 9 13]
 [ 7  6]]
```

---

## 2.13 Operações de conjuntos

```
np.union1d(a,b) # união (junta os valores sem repetir os iguais)
```

```
array([ 9, 11, 12, 19, 24, 29, 47, 48, 49])
```

```
np.intersect1d(a,b) # intersecção (valores em comum)
```

```
array([47])
```

```
c=np.array([1,2,2,2,6,3,3])
np.unique(c) # valores únicos do array
```

```
array([1, 2, 3, 6])
```

```
np.setdiff1d(a,b) # diferença entre conjuntos (valores em A que não aparecem em B)
```

```
array([ 9, 12, 19, 48])
```

## 2.14 Problema de referência

Imagine que você quer criar um array a partir de um array já existente:

```
array1 = np.arange(1,11)
array2 = array1[:5]

print(array1)
print(array2)
```

```
[ 1  2  3  4  5  6  7  8  9 10]
[ 1  2  3  4  5]
```

Quando fazemos uma alteração no array2, o array1 também sofre essa alteração, pois os dois estão referenciados.

```
array2 *= 2

print(array1)
print(array2)
```

```
[ 2  4  6  8 10  6  7  8  9 10]
[ 2  4  6  8 10]
```

Como fazer para um ser independente do outro??  
Criamos como uma **CÓPIA!!!**

```
array1 = np.arange(1,11)
array2 = array1[:5].copy()
```

```
print(array1)
print(array2)
```

```
[1 2 3 4 5 6 7 8 9 10]
[1 2 3 4 5]
```

Agora posso alterar array2, mantendo array1 inalterado.

```
array2 *= 2

print(array1)
print(array2)
```

```
[1 2 3 4 5 6 7 8 9 10]
[2 4 6 8 10]
```

```
x= array2.flatten()
print(x)
array2[0]=3
print(array2)
print(x)
```

```
[2 4 6 8 10]
[3 4 6 8 10]
[2 4 6 8 10]
```

```
y= array2.ravel() #Retorna uma view e não uma cópia
print(y)
array2[0]=4
print(array2)
```

```
print(y)
```

```
[ 4  4  6  8 10]
[ 4  4  6  8 10]
[ 4  4  6  8 10]
```

```
x=np.array([[1,2],[3,4]])
print(x.T)
```

```
[[1 3]
 [2 4]]
```

Broadcasting - é um mecanismo que permite que o numpy funcione com matrizes de formas diferentes ao executar operações aritméticas isto é, quando temos uma matriz menor e uma matriz maior, e queremos usar a matriz menor várias vezes para executar alguma operação na matriz maior. Suponha que queremos adicionar um vetor constante a cada linha de uma matriz.

```
x=np.array([[1,2,3],[4,5,6]])
v=np.array([1,0,1])
y=np.empty_like(x)

for i in range(2):
    y[i,:]=x[i,:]+v
print(y)
```

```
[[2 2 4]
 [5 5 7]]
```

```
a=np.floor(10*np.random.random((3,4))) #numeros aleatórios maior que 0.0xxx
print(a)
```

```
[[4. 8. 4. 6.]
 [6. 5. 7. 8.]
 [3. 6. 8. 2.]]
```

```
t=True
f=False
print(np.where(a>2,t,f))
```

```
[[ True True True True]
 [ True True True True]
 [ True True True False]]
```

```
s=np.array([0,1,2,3,4,5,6,7,8,9])
print(s[2:5])
print(s[:4])
print(s[6:])
print(s[:])
```

```
[2 3 4]
[0 1 2 3]
[6 7 8 9]
[0 1 2 3 4 5 6 7 8 9]
```

```
s=np.array([[0,1,2,3,4],
            [5,6,7,8,9],
            [10,11,12,13,14]])
print(s[:3,2:])
print(s[2:,:])
print(s[:,4:])
print(s[:,2,:3])
```

```
[[ 2  3  4]
 [ 7  8  9]
 [12 13 14]]
[[10 11 12 13 14]]
```

```
[[ 4]
 [ 9]
 [14]]
[[ 0  3]
 [10 13]]
```



## 3

## Desafio

### 3.1 Tabuleiro da Diagonal

Crie uma função que recebe um número inteiro `n` e retorna um array `n x n` do `NumPy`, com as seguintes regras:

- Os elementos da diagonal principal devem valer `1`
- Os elementos da diagonal secundária devem valer `2`
- Os demais elementos devem valer `0`
- Quando um elemento pertence às duas diagonais (isso só ocorre se `n` for ímpar), ele deve valer `3`