



# NumPy

## Tutorial de NumPy - Iniciante

O NumPy implementa arrays com controle de bits, sendo mais rápido que as listas do python normal. Ele foi criado para otimizar a utilização de listas e vetores.

O NumPy **permite operações vetorizadas**, enquanto as listas não.

## Comandos:

### Criar um array/vetor e definir o seu tipo:

```
vetor = np.array([1, 2, 3, 4], dtype="int8") #Vetor de uma dimensão  
matriz = np.array( [ [1, 2, 3, 4], [5, 6, 7, 8] ], dtype="int8") #Matriz (lista de listas)
```

Nesse caso:

- A **lista [1, 2, 3, 4, 5]** é a lista que será convertida em um vetor NumPy.
- O **dtype** é a quantidade de bits reservadas para cada número.

## Alguns atributos do array

```
vetor.ndim <<< # Retorna a dimensão desse vetor.  
vetor.shape << # Retorna uma tupla com as dimensões (linha, coluna).  
vetor.itemsize < # Retorna quantos bytes os elementos do vetor ocupam.
```

## Indexação de array

É possível consultar linhas ou colunas específicas por meio da indexação dos vetores/matrizes.

A fórmula geral de consulta é `vetor[linha, coluna]`, e baseado nisso podemos fazer consultas.

Se um vetor for unidimensional, ele não recebe as colunas.

## Omissão de elementos

- A quantidade de colunas pode ser omitida, isso indica que todas as colunas estão selecionadas.
- A quantidade de linhas pode ser omitida, isso indica que todas as linhas estão selecionadas.
  - Linhas não podem ser omitidas se colunas forem informadas.

Se passarmos uma lista de índices para o vetor, exemplo `vetor[[4, 2, 3]]` estaremos retornando um vetor com os valores que ocupam esses índices.

## Entendendo a fórmula geral [linha, coluna]

Dada uma matriz 5x5

- Se eu quiser consultar um elemento individual da linha 1 e coluna 4: `matriz[0, 3]`
- Se eu quiser consultar a linha 1 inteira: `matriz[0]`
- Se eu quiser consultar apenas uma coluna, o processo é diferente.

Para consultar uma coluna, é preciso definir uma linha.

Logo, coisas do tipo `matriz[,0]` não funcionam, pois elas não têm linhas definidas.

Como a leitura das matrizes é feita de forma linear, para consultar colunas de forma individual, é necessário usar **SLICING** das matrizes.

## Slicing

O slicing segue a estrutura `[INICIO:FIM:STEP]`, e *início* e *fim* seguem a estrutura (**linha, coluna**)

**INICIO** pode ser: (1, 2), (2, 3) (3,) mas não (,4)

O **FIM** pode assumir todos esses valores. Estamos fazendo uma consulta de coluna se (,4)

## Seleção de colunas

Vimos que para consultar uma coluna, é preciso definir uma linha.

A lógica para selecionar colunas é consultar [**todas as linhas : (até a última, mas da coluna x)**]

*Interpretar sem os parênteses.* Eles serviram pra indicar a estrutura [linha, coluna] ou [r, c]

Esse é exatamente o código que queremos replicar.



matriz[todas as linhas : até(todas, mas da coluna x)]

## Exemplo prático.

Criando uma matriz aleatória 5x5 de 0 a 100 com a função **randint**.

```
matrix = np.random.randint(low=0, high=100, size=(5,5))  
matrix
```

Output:

```
array([[56, 85, 96, 25, 13],  
       [23, 11, 70, 83, 51],  
       [12,  5, 90, 63, 86],  
       [26,  5, 18, 95,  4],  
       [21, 55,  8, 61, 43]])
```

- Quero consultar a terceira coluna, por exemplo
- O índice da terceira coluna é 2.

- Pseudocódigo: matriz[todas as linhas : até(todas, mas da coluna x)]
- Traduzindo para a coluna 3 → `matrix[:,2]`

Output:

```
array([96, 70, 90, 18, 8])
```

Existe outro método para consultar colunas, mas ele é mais usual para consultar matrizes.

```
matriz[slice de linhas, slice de colunas]
```

Nesse caso, se eu quisesse consultar a coluna 3, ficaria:

```
matriz[primeira linha:até ultima, terceira coluna:até quarta]
```

- Seguindo o modelo vetor(linha, coluna), mas é muito mais complicado.

Se eu quiser consultar uma matriz dentro de uma matriz, esse método é o indicado.

```
array([[12, 70, 9, 18, 83],
       [93, 67, 9, 62, 67],
       [ 1, 53, 9, 49, 82],
       [44, 62, 9, 14, 1],
       [93, 91, 9, 29, 54]])
```

Para consultá-la, pegamos o índice da linha de começo e o índice da linha final, assim como o índice da coluna de início e o índice da coluna final.

Os índices finais excluem o último valor, então somamos a eles.

Código:

```
matrix[1:4, 1:4]
```

Output:

```
array([[67,  9, 62],
       [53,  9, 49],
       [62,  9, 14]])
```

---

## Inserção

Ao consultar um elemento/linha/coluna do vetor, podemos substituí-lo por outro se fizermos uma atribuição.

### Exemplo:

Dada nossa matriz criada anteriormente, vamos substituir a terceira coluna que conseguimos consultar

```
array([[56, 85, 96, 25, 13],
       [23, 11, 70, 83, 51],
       [12,  5, 90, 63, 86],
       [26,  5, 18, 95,  4],
       [21, 55,  8, 61, 43]])
```

Matriz Antes da substituição

Código para substituir:

```
matrix[:,2] = [9, 9, 9, 9, 9]
```

Output:

```
array([[56, 85,  9, 25, 13],
       [23, 11,  9, 83, 51],
       [12,  5,  9, 63, 86],
       [26,  5,  9, 95,  4],
       [21, 55,  9, 61, 43]])
```

Substituição completa

---

## Criando diferentes tipos de Arrays:

### Zeros

`np.zeros(tupla de dimensão)` → Vetor de zeros com a dimensão desejada.

`np.zeros_like(vetor)` → Vetor de zeros com a dimensão do vetor do argumento.

### Uns

`np.ones(tupla de dimensão)` → Vetor completo de uns com a dimensão desejada.

`np.ones_like(vetor)` → Vetor completo de uns com a dimensão do vetor do argumento.

### Full

`np.full(tupla de dimensão, número)` → Vetor de dimensão desejada e só com o número digitado.

`np.full_like(vetor, número)` → Vetor igual ao de cima mas com a dimensão do vetor desejada.

### Identidade

`np.eye(n)` → Matriz identidade quadrada NxN.

---

## Eixos → Axis ou Axes

Os arrays do NumPy possuem eixos, como se fossem eixos do sistema cartesiano.

Linha (eixo horizontal x) ↔

Coluna: (eixo vertical y) ↑

Esses eixos podem ser passados como argumento de algumas funções. `axis=x`

Dependendo de qual eixo for passado na função, ela é aplicada de forma diferente.

Para cada dimensão, existe um eixo, começando de zero.

- Eixos unidimensionais = [0] → Vertical
- Eixos bidimensionais = [0, 1] → Vertical e Horizontal

Assim por diante.



O eixo zero sempre é o eixo vertical das linhas.

Mas pra vetores unidimensionais, ele se transforma no eixo horizontal, por conta que os vetores unidimensionais são representados horizontalmente na programação, diferente da matemática.

## Métodos de manipulação.

### Reshape

`vetor.reshape(tupla de dimensão)` → Transforma as dimensões do vetor para a desejada

Somente se o número de elementos no vetor consiga preencher a nova dimensão.

### Stacking

Útil para **criar matrizes** ao **empilhar vários vetores** horizontalmente ou verticalmente.

Dado dois vetores:

- $A = [1, 2, 3]$
- $B = [4, 5, 6]$

### Hstack

Hstack → HORIZONTAL

$$\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} \xleftarrow{\text{Horizontal}} \begin{bmatrix} 4 \\ 5 \\ 6 \end{bmatrix}$$

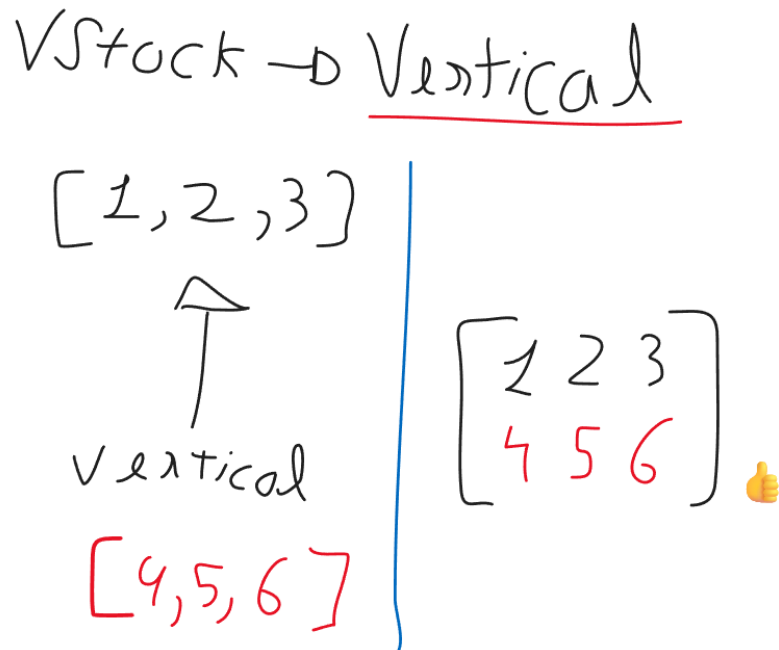
---

$$\begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{bmatrix} \quad \text{👍}$$

Código:

```
A = np.array([1, 2, 3])  
B = np.array([4, 5, 6])  
  
horizontal_stack = np.hstack((A, B))
```

## Vstack



Código:

```
A = np.array([1, 2, 3])  
B = np.array([4, 5, 6])  
  
vertical_stack = np.vstack((A, B))
```

## Concatenate

Uma alternativa para o vstack e o hstack é o `np.concatenate()`



Dada uma lista de vetores e o eixo, o `np.concatenate` junta esses vetores pelo eixo informado.

```
np.concatenate(lista, axis=eixo)
```

## Cópia de vetores

Para fazer uma cópia de um vetor independente do original, é necessário usar o método `.copy`

```
# Caso errado.  
A = np.array([1, 2, 3])  
B = a
```

```
# Caso correto  
A = np.array([1, 2, 3])  
B = a.copy()
```

---

## Métodos matemáticos

```
np.dot(matriz a, matriz b)
```

```
np.matmul(matriz a, matriz b)
```