

# Introdução ao Python e ao Pandas

## 1 - O interpretador Python mantém o estado de uma célula para outra

```
In [1]: x = 4  
        y = 1  
        x + y
```

```
Out[1]: 5
```

```
In [2]: x
```

```
Out[2]: 4
```

## 2 - Função que pega dois inteiros e faz a adição.

```
In [3]: def add_number_1(x,y):  
        return x + y  
  
        add_number_1(1,2)
```

```
Out[3]: 3
```

## 3 - Função atualizada para obter um terceiro parâmetro opcional. A função print permite imprimir várias expressões dentro de uma única célula.

```
In [4]: def add_number_2(x,y, z=None):  
        if (z==None):  
            return x+y  
        else:  
            return x + y +z  
  
        print(add_number_2('a',str(1)))  
        print(add_number_2(1,2))
```

```
a1  
3
```

## 4 - Função atualizada para obter um quarto parâmetro True/False

```
In [5]: def add_number_3(x,y, z=None, flag=False):  
        if (flag == True):  
            print('Flag!!!')  
        if (z==None):  
            return x+y  
        else:  
            return x + y +z  
  
        add_number_3(1,2, True)
```

```
Out[5]: 4
```

## 5 - Atribuir a função à uma variável

```
In [6]: def add_number_4(x,y):
```

```
    return x + y
```

```
a = add_number_4
```

```
a(1,2)
```

Out[6]: 3

## Tipos e Sequências

### 6 - Usa-se type para saber o tipo do objeto

```
In [7]: type('Marina Ramalhete')
```

Out[7]: str

```
In [8]: type(None)
```

Out[8]: NoneType

```
In [9]: type(1)
```

Out[9]: int

```
In [10]: type(add_number)
```

```
-----  
NameError                                Traceback (most recent call last)  
/var/folders/01/_r7b02r11p15j0s54gb9x0040000gn/T/ipykernel_1978/2699688316.py in <module>  
----> 1 type(add_number)
```

```
NameError: name 'add_number' is not defined
```

```
In [13]: type(1.0)
```

Out[13]: float

### 7 - Tuplas são imutáveis, não podem ser alteradas

```
In [14]: x = ("a", 1, 'b', 2)  
         type(x)
```

Out[14]: tuple

### 8 - Listas são mutáveis

```
In [15]: x = ["a", 1, 'b', 2]  
         x  
         type(x)
```

Out[15]: list

### 9 - Utiliza-se append para se acrescentar um objeto à lista

```
In [16]: x.append(3.3)  
print(x)
```

```
['a', 1, 'b', 2, 3.3]
```

## 10 - Loop iterando cada objeto de uma lista

```
In [17]: for item in x:  
        print (item)
```

```
a  
1  
b  
2  
3.3
```

## 11 - Loop usando o operador de indexação

```
In [18]: i = 0  
while (i!=len(x)):  
    print(x[i])  
    i+=1
```

```
a  
1  
b  
2  
3.3
```

## 12 - Para concatenar listas podemos usar o operador +

```
In [19]: [1,2] + [3,4]
```

```
Out[19]: [1, 2, 3, 4]
```

## 13 - Para repetir listas podemos usar o operador \*

```
In [20]: [1,3]*3
```

```
Out[20]: [1, 3, 1, 3, 1, 3]
```

## 14 - Para saber se um objeto faz parte de uma lista temos o operador in

```
In [21]: 1 in [1,2,3]
```

```
Out[21]: True
```

## 15 - Notações entre colchetes para fatiar (slice) strings

```
In [22]: x = 'Isso eh uma string'  
print(x[0:2])
```

```
Is
```

## 16 - Assim retornamos o último caracter da string

```
In [23]: x[-1]
```

Out [23]: 'g'

**17 - Abaixo, fatiamos do quarto elemento do fim e paramos no penúltimo elemento.**

In [24]: `x[-4:-2]`

Out [24]: 'ri'

**18 - Começa com o primeiro caractere e vai até a posição três**

In [25]: `x[:3]`

Out [25]: 'Iss'

**19 - Começa no quarto caractere, porque a indexação sempre começa com zero, e vai até o final da lista**

In [26]: `x[3:-1]`

Out [26]: 'o eh uma strin'

**20 - As operações que você pode fazer em uma lista, você pode fazer numa string**

In [27]: 

```
firstname = 'Marina'
lastname = 'Ramalhete'

print(firstname + ' ' + lastname)
print(firstname*3)
print('Mari' in firstname)
```

Marina Ramalhete  
MarinaMarinaMarina  
True

**21 - Split retorna uma lista contendo todas as palavras de uma string, conforme o caractere de separação**

In [28]: 

```
firstname = 'Marina Ramalhete'.split(' ')[0]
print(firstname)
```

Marina

**22 - Precisamos ter certeza de converter objetos antes de utilizá-los**

In [29]: `'Marina' + 2`

```
-----
TypeError                                Traceback (most recent call last)
/var/folders/01/_r7b02r11p15j0s54gb9x0040000gn/T/ipykernel_1978/1938104367.py in <module>
----> 1 'Marina' + 2

TypeError: can only concatenate str (not "int") to str
```

In [30]: `'Marina' + str(300)`

Out [30]: 'Marina300'

## 23 - Dicionários associam chaves a valores

```
In [31]: x = {'Vitor Rolla': 'vitorgr@impa.br', 'Artur Avila': 'aavila@impa.br'}
print(x)

{'Vitor Rolla': 'vitorgr@impa.br', 'Artur Avila': 'aavila@impa.br'}
```

## 24 - Adicionar novos itens ao dicionário usando o operador de indexação

```
In [32]: x['Pedro Arthur'] = None
type(x['Pedro Arthur'])
print(x)

{'Vitor Rolla': 'vitorgr@impa.br', 'Artur Avila': 'aavila@impa.br', 'Pedro Arthur': None}
```

## 25 - Iterando por todas as chaves

```
In [33]: for key in x:
          print(key)

Vitor Rolla
Artur Avila
Pedro Arthur
```

## 26 - Iterando pelos valores

```
In [34]: for email in x.values():
          print(email)

vitorgr@impa.br
aavila@impa.br
None
```

## 27 - Podemos iterar por chaves e valores simultâneamente

```
In [35]: for name, email in x.items():
          print(name)
          print(email)

Vitor Rolla
vitorgr@impa.br
Artur Avila
aavila@impa.br
Pedro Arthur
None
```

## 28 - Podemos descompactar uma sequencia em diferentes variáveis

```
In [36]: x = ('Marina', 'Ramalhete', 'Souza')
fname, sname, lname = x
```

```
In [37]: fname
```

```
Out[37]: 'Marina'
```

```
In [38]: sname
```

```
Out[38]: 'Ramalhete'
```

## 29 - É preciso ter certeza que o número de valores sendo descompactados casa com o número de variáveis recebendo os valores

In [39]:

```
x = ('Marina', 'Ramalhete', 'Souza', '123')
fname, sname, lname = x
```

```
-----
ValueError                                Traceback (most recent call last)
/var/folders/01/_r7b02r11p15j0s54gb9x0040000gn/T/ipykernel_1978/4074702228.py in <module>
      1 x = ('Marina', 'Ramalhete', 'Souza', '123')
----> 2 fname, sname, lname = x

ValueError: too many values to unpack (expected 3)
```

## Lendo Arquivos .CSV

### 30 - Vamos importar um arquivo CSV (mpg.csv), que contém dados sobre o consumo de combustíveis de 234 carros

- mpg : miles per gallon
- class : car classification
- cty : city mpg
- cyl : # of cylinders
- displ : engine displacement in liters
- drv : f = front-wheel drive, r = rear wheel drive, 4 = 4wd
- fl : fuel (e = ethanol E85, d = diesel, r = regular, p = premium, c = CNG)
- hwy : highway mpg
- manufacturer : automobile manufacturer
- model : model of car
- trans : type of transmission
- year : model year

In [40]:

```
import csv

%precision 2

with open('./Data/mpg.csv') as csvfile:
    mpg = list(csv.DictReader(csvfile))

mpg[:3]
```

Out[40]:

```
[{'': '1',
  'manufacturer': 'audi',
  'model': 'a4',
  'displ': '1.8',
  'year': '1999',
  'cyl': '4',
  'trans': 'auto(l5)',
  'drv': 'f',
  'cty': '18',
  'hwy': '29',
  'fl': 'p',
  'class': 'compact'},
 {'': '2',
  'manufacturer': 'audi',
  'model': 'a4',
  'displ': '1.8',
```

```
'year': '1999',  
'cyl': '4',  
'trans': 'manual (m5)',  
'drv': 'f',  
'cty': '21',  
'hwy': '29',  
'fl': 'p',  
'class': 'compact'},  
{ '': '3',  
  'manufacturer': 'audi',  
  'model': 'a4',  
  'displ': '2',  
  'year': '2008',  
  'cyl': '4',  
  'trans': 'manual (m6)',  
  'drv': 'f',  
  'cty': '20',  
  'hwy': '31',  
  'fl': 'p',  
  'class': 'compact'}}
```

### 31 - O comprimento da lista mostra que ela contém 234 dicionários

```
In [41]: len(mpg)
```

```
Out[41]: 234
```

### 32 - Podemos usar o método `keys()` para listar as colunas

```
In [42]: mpg[0].keys()
```

```
Out[42]: dict_keys(['', 'manufacturer', 'model', 'displ', 'year', 'cyl', 'trans', 'drv', 'cty', 'hwy', 'fl', 'class'])
```

### 33 - Média do gasto de combustível entre todos os carros na cidade

```
In [43]: sum(float(d['cty']) for d in mpg) / len(mpg)
```

```
Out[43]: 16.86
```

### 33 - Média do gasto de combustível entre todos os carros na estrada

```
In [44]: sum(float(d['hwy']) for d in mpg) / len(mpg)
```

```
Out[44]: 23.44
```

### 34 - Valores únicos do número de cilindros

```
In [45]: cylinders = set(d['cyl'] for d in mpg)  
cylinders
```

```
Out[45]: {'4', '5', '6', '8'}
```

### 35 - Exemplo mais complexo: agrupar carros conforme cilindros e encontrar seus gasto de combustível por grupo

```
In [46]: # iterar sobre todos os níveis de cilindro
```

```
# iterar por todos os dicionários
# se o cilindro combinar,
# adicione no gasto na cidade
# incrementar o contador
# anexar a tupla ('cylinder', 'avg mpg')
```

## 36 - Quais são as classes de veículos?

```
In [47]: veiculoClass = set(d['class'] for d in mpg)
         veiculoClass
```

```
Out[47]: {'2seater', 'compact', 'midsize', 'minivan', 'pickup', 'subcompact', 'suv'}
```

## 37 - Encontrar a média do gasto na estrada por classe de veículos

```
In [ ]:
```

# Tempo e Datas

## 38 - Importar datetime

```
In [48]: import datetime as dt
         import time as tm
```

## 39 - Hora atual desde 1970

```
In [49]: tm.time()
```

```
Out[49]: 1637504714.83
```

## 40 - Converter o timestamp para datetime

```
In [50]: dtnow = dt.datetime.fromtimestamp(tm.time())
         dtnow
```

```
Out[50]: datetime.datetime(2021, 11, 21, 11, 25, 16, 79876)
```

## 41 - Atributos do datetime

```
In [51]: dtnow.hour
```

```
Out[51]: 11
```

## 42 - Diferença entre datas

```
In [52]: delta = dt.timedelta(days=100)
         delta
```

```
Out[52]: datetime.timedelta(days=100)
```

## 43 - Today retorna a data corrente



```
In [53]: today = dt.date.today()
```

```
In [54]: today - delta
```

```
Out[54]: datetime.date(2021, 8, 13)
```

```
In [55]: today > today - delta
```

```
Out[55]: True
```

## Python Avançado - Orientação a Objetos

### 44 - Exemplo de classe em Python

```
In [57]: class Person:
          department = 'UFF'

          def set_name(self, new_name):
              self.name = new_name
          def set_location(self, new_location):
              self.location = new_location
```

### 45 - Instanciando a classe

```
In [58]: person = Person()
          person.set_name('Marina Ramalhete')
          print(person.name)
```

```
Marina Ramalhete
```

### 46 - Mapeando a função min() entre duas listas

```
In [59]: store1 = [12.00, 11.00, 12.34, 2.34]
          store2 = [9.00, 10.00, 11.34, 2.01]
          cheapest = map(min, store1, store2)
          cheapest
```

```
Out[59]: <map at 0x7fbcc3d04670>
```

### 47 - Iterando sobre o objeto mapeado

```
In [60]: list(cheapest)
```

```
Out[60]: [9.00, 10.00, 11.34, 2.01]
```

## Python Avançado - Lambdas & LC

### 48 - Exemplo de função lambda que recebe 3 parâmetros e soma os dois primeiros

```
In [61]: my_function = lambda a, b, c: a + b
```

### 49 - Retorna uma referência

```
In [62]: my_function(1,2,3)
```

```
Out[62]: 3
```

## 50 - Vamos iterar de 0 a 999 e retornar os números pares

```
In [1]: my_list = []
        for number in range(0,1000):
            if number % 2 == 0:
                my_list.append(number)
        # my_list
```

## 51 - A mesma coisa da anterior, mas com list comprehension

```
In [2]: my_list = [number for number in range(0,1000) if number % 2==0]
        # my_list
```

# Python Avançado - Numpy

## 52 - Importar Numpy

```
In [65]: import numpy as np
```

## 53 - Criar lista e transformar e numpy array

```
In [66]: mylist = [1, 2, 3]
        x = np.array(mylist)
        x
```

```
Out[66]: array([1, 2, 3])
```

## 54 - Passando a lista diretamente também funciona

```
In [67]: y = np.array([4, 5, 6])
        y
```

```
Out[67]: array([4, 5, 6])
```

## 55 - Lista de listas para criar arrays multidimensionais

```
In [68]: m = np.array([[7, 8, 9], [10, 11, 12]])
        m
```

```
Out[68]: array([[ 7,  8,  9],
               [10, 11, 12]])
```

## 56 - O método shape retorna as dimensões de um array

```
In [69]: m.shape
```

```
Out[69]: (2, 3)
```

## 57 - Retorna valores espaçados, começa em 0 e vai de 2 a 2 até 30

```
In [70]: n = np.arange(0, 30, 2) # start at 0 count up by 2, stop before 30
n
```

```
Out[70]: array([ 0,  2,  4,  6,  8, 10, 12, 14, 16, 18, 20, 22, 24, 26, 28])
```

## 58 - Mesmos dados em uma nova forma

```
In [71]: n = n.reshape(3, 5) # reshape array to be 3x5
n
```

```
Out[71]: array([[ 0,  2,  4,  6,  8],
               [10, 12, 14, 16, 18],
               [20, 22, 24, 26, 28]])
```

## 59 - Retorna 9 valores espaçados entre 0 e 4

```
In [72]: o = np.linspace(0, 4, 9) # return 9 evenly spaced values from 0 to 4
o
```

```
Out[72]: array([0. , 0.5, 1. , 1.5, 2. , 2.5, 3. , 3.5, 4. ])
```

## 60 - Muda a forma e o tamanho do array

```
In [73]: o.resize(3, 3)
o
```

```
Out[73]: array([[0. , 0.5, 1. ],
               [1.5, 2. , 2.5],
               [3. , 3.5, 4. ]])
```

## 61 - Matriz de 1s

```
In [74]: np.ones((3, 2))
```

```
Out[74]: array([[1., 1.],
               [1., 1.],
               [1., 1.]])
```

## 62 - Matriz de 0s

```
In [75]: np.zeros((2, 3))
```

```
Out[75]: array([[0., 0., 0.],
               [0., 0., 0.]])
```

## 63 - Matriz com 1s nas diagonais e 0s no resto

```
In [76]: np.eye(3)
```

```
Out[76]: array([[1., 0., 0.],
               [0., 1., 0.],
               [0., 0., 1.]])
```

## 64 - Constrói uma matriz diagonal

```
In [77]: np.diag(y)
```

```
Out[77]: array([[4, 0, 0],
               [0, 5, 0],
```

```
[0, 0, 6]])
```

## 65 - Constrói uma matriz repetindo uma lista

```
In [78]: np.array([1, 2, 3] * 3)
```

```
Out[78]: array([1, 2, 3, 1, 2, 3, 1, 2, 3])
```

## 66 - Repetindo os elementos da matriz

```
In [79]: np.repeat([1, 2, 3], 3)
```

```
Out[79]: array([1, 1, 1, 2, 2, 2, 3, 3, 3])
```

## 67 - Matriz de 1s dois por três

```
In [80]: p = np.ones([2, 3], int)
p
```

```
Out[80]: array([[1, 1, 1],
               [1, 1, 1]])
```

## 68 - Empilhamento vertical

```
In [81]: np.vstack([p, 2*p])
```

```
Out[81]: array([[1, 1, 1],
               [1, 1, 1],
               [2, 2, 2],
               [2, 2, 2]])
```

## 69 - Empilhamento horizontal

```
In [82]: np.hstack([p, 2*p])
```

```
Out[82]: array([[1, 1, 1, 2, 2, 2],
               [1, 1, 1, 2, 2, 2]])
```

## 70 - Use +, -, \*, / e \*\* para executar adição, subtração, multiplicação, divisão e potência "element wise"

```
In [83]: print(x + y) # [1 2 3] + [4 5 6] = [5 7 9]
print(x - y) # [1 2 3] - [4 5 6] = [-3 -3 -3]
```

```
[5 7 9]
[-3 -3 -3]
```

```
In [84]: print(x * y) # [1 2 3] * [4 5 6] = [4 10 18]
print(x / y) # [1 2 3] / [4 5 6] = [0.25 0.4 0.5]
```

```
[ 4 10 18]
[0.25 0.4 0.5 ]
```

```
In [85]: print(x**2) # [1 2 3] ^2 = [1 4 9]
```

```
[1 4 9]
```

## 71 - Produto Escalar

$$\begin{bmatrix} x_1 & x_2 & x_3 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix} = x_1y_1 + x_2y_2 + x_3y_3$$

In [86]: `x.dot(y) # dot product 1*4 + 2*5 + 3*6`

Out[86]: 32

## 72 - Matriz anterior Y e seus valores quadráticos em uma nova matriz Z

In [87]: `z = np.array([y, y**2])  
print(len(z)) # number of rows of array  
z`

Out[87]: 2  
array([[ 4, 5, 6],  
 [16, 25, 36]])

## 73 - Antes da transposição

In [88]: `z.shape`

Out[88]: (2, 3)

## 74 - Depois da transposição

In [89]: `z.T`

Out[89]: array([[ 4, 16],  
 [ 5, 25],  
 [ 6, 36]])

## 75 - Shape depois da transposição

In [90]: `z.T.shape`

Out[90]: (3, 2)

## 76 - Para ver o tipo dos elementos da matriz

In [91]: `z.dtype`

Out[91]: dtype('int64')

## 77 - Para fazer cast de tipos

In [92]: `z = z.astype('f')  
z.dtype`

Out[92]: dtype('float32')

## 78 - Métodos para se executar em matrizes

In [93]: `a = np.array([-4, -2, 1, 3, 5])`

In [94]:

```
a.sum()
```

Out[94]:

```
3
```

In [95]:

```
a.max()
```

Out[95]:

```
5
```

In [96]:

```
a.min()
```

Out[96]:

```
-4
```

In [97]:

```
a.mean()
```

Out[97]:

```
0.6
```

In [98]:

```
a.std()
```

Out[98]:

```
3.2619012860600183
```

## 79 - argmax e argmin retornam o index do máximo e mínimo valores na matriz

In [99]:

```
a.argmax()
```

Out[99]:

```
4
```

In [100...]

```
a.argmin()
```

Out[100...]

```
0
```

## 80 - Vetor com quadrados de 0 a 12

In [101...]

```
s = np.arange(13)**2  
s
```

Out[101...]

```
array([ 0,  1,  4,  9, 16, 25, 36, 49, 64, 81, 100, 121, 144])
```

## 81 - Exemplos de indexação

In [102...]

```
s[0], s[4], s[-1]
```

Out[102...]

```
(0, 16, 144)
```

## 82 - Array[start:stop], se houver um deles vazio começa no início ou fim

In [103...]

```
s[1:5]
```

Out[103...]

```
array([ 1,  4,  9, 16])
```

### 83 - Números negativos contam pelas costas (começando pelo final)

In [104...

```
s[-4:]
```

Out[104...

```
array([ 81, 100, 121, 144])
```

**84 - Um segundo "dois pontos" pode ser usado para indicar o tamanho do passo. Nesse exemplo começamos contando do quinto elemento de trás para frente, dando passos -2 até o início do array**

In [105...

```
s[-5::-2]
```

Out[105...

```
array([64, 36, 16,  4,  0])
```

### 85 - Arrays multidimensionais

In [106...

```
r = np.arange(36)
r.resize((6, 6))
r
```

Out[106...

```
array([[ 0,  1,  2,  3,  4,  5],
       [ 6,  7,  8,  9, 10, 11],
       [12, 13, 14, 15, 16, 17],
       [18, 19, 20, 21, 22, 23],
       [24, 25, 26, 27, 28, 29],
       [30, 31, 32, 33, 34, 35]])
```

### 86 - Indexação multidimensional

In [107...

```
r[2, 2]
```

Out[107...

```
14
```

### 87 - Fatiamento multidimensional

In [108...

```
r[3, 3:6]
```

Out[108...

```
array([21, 22, 23])
```

**88 - Fatiar todas as linhas até a linha 2 (sem incluí-la), e todas as colunas até a última (sem incluí-la)**

In [109...

```
r[:2, :-1]
```

Out[109...

```
array([[ 0,  1,  2,  3,  4],
       [ 6,  7,  8,  9, 10]])
```

### 89 - Fatiamento da última linha, com um passo de 2 na coluna

In [110...

```
r[-1, ::2]
```

Out[110...

```
array([30, 32, 34])
```

### 90 - Indexação condicional

In [111...

```
r[r > 30]
```

```
Out[111...] array([31, 32, 33, 34, 35])
```

## 91 - Atribuição de valores com indexação condicional

```
In [112...] r[r > 30] = 30
r
```

```
Out[112...] array([[ 0,  1,  2,  3,  4,  5],
        [ 6,  7,  8,  9, 10, 11],
        [12, 13, 14, 15, 16, 17],
        [18, 19, 20, 21, 22, 23],
        [24, 25, 26, 27, 28, 29],
        [30, 30, 30, 30, 30, 30]])
```

## 92 - Cópia vs. Fatiamento: Atenção r2 é um fatiamento de r

```
In [113...] r2 = r[:3,:3]
r2
```

```
Out[113...] array([[ 0,  1,  2],
        [ 6,  7,  8],
        [12, 13, 14]])
```

## 93 - Atribuir os elementos da fatia r2 para 0

```
In [114...] r2[:] = 0
r2
```

```
Out[114...] array([[0, 0, 0],
        [0, 0, 0],
        [0, 0, 0]])
```

## 94 - r também mudou!!!

```
In [115...] r
```

```
Out[115...] array([[ 0,  0,  0,  3,  4,  5],
        [ 0,  0,  0,  9, 10, 11],
        [ 0,  0,  0, 15, 16, 17],
        [18, 19, 20, 21, 22, 23],
        [24, 25, 26, 27, 28, 29],
        [30, 30, 30, 30, 30, 30]])
```

## 95 - Para copiar sem afetar o original use r.copy()

```
In [116...] r_copy = r.copy()
r_copy
```

```
Out[116...] array([[ 0,  0,  0,  3,  4,  5],
        [ 0,  0,  0,  9, 10, 11],
        [ 0,  0,  0, 15, 16, 17],
        [18, 19, 20, 21, 22, 23],
        [24, 25, 26, 27, 28, 29],
        [30, 30, 30, 30, 30, 30]])
```

## 96 - Se mudarmos r\_copy, não mudamos r

```
In [117...] r_copy[:] = 10
print(r_copy, '\n')
```



```
print(r)
```

```
[[10 10 10 10 10 10]
 [10 10 10 10 10 10]
 [10 10 10 10 10 10]
 [10 10 10 10 10 10]
 [10 10 10 10 10 10]
 [10 10 10 10 10 10]]
```

```
[[ 0  0  0  3  4  5]
 [ 0  0  0  9 10 11]
 [ 0  0  0 15 16 17]
 [18 19 20 21 22 23]
 [24 25 26 27 28 29]
 [30 30 30 30 30 30]]
```

## 97 - Criar uma matriz 4x3 com números aleatórios de 0 a 9

In [118...

```
test = np.random.randint(0, 10, (4,3))
test
```

Out[118...

```
array([[0, 4, 0],
       [6, 3, 5],
       [7, 0, 0],
       [4, 1, 8]])
```

## 98 - Iterando por linhas

In [119...

```
for row in test:
    print(row)
```

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

## 99 - Iterando por index

In [120...

```
for i in range(len(test)):
    print(test[i])
```

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

## 100 - Iterando por linhas e index

In [121...

```
for i, row in enumerate(test):
    print('row', i, 'is', row)
```

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

In [ ]: