

# XVIII Escola de Verão IAG/USP

Numerical Python → NumPy

Marcelo Bianchi, Victor Sacek, Leonardo Uieda



Jan/2016

# O que é

- É um módulo parte de um projeto maior, chamado de scipy que oferece tipos ***vetorizados*** de ***n dimensões*** e um conjunto básico de funções para:
  - álgebra linear
  - transformada de Fourier
  - cálculo de número aleatórios
  - estatística básica
  - e etc.

# Vetorização

```
a = [1,2,3]
```

```
a + 1
```

```
a / 2
```

```
a * 2
```

```
[1, 2, 3, 1, 2, 3]
```

- A única operação que funciona não executa o esperado !

# Vetorização

- Vetorização é a capacidade de operar em vetores ou mesmo em matrizes sem o uso de funções auxiliares ou laços !

```
import numpy as np

numeros = np.array([1,2,3])
print("      numeros = ",numeros)
print("2 x  numeros = ",numeros * 2)
print("numeros  + 1 = ",numeros + 1)
print("numeros // 2 = ",numeros // 2)
```

```
      numeros = [1 2 3]
2 x  numeros = [2 4 6]
numeros  + 1 = [2 3 4]
numeros // 2 = [0 1 1]
```

# n dimensional

```
ndim = np.zeros((2,))  
print(ndim)
```

```
[ 0.  0.]
```

```
ndim = np.zeros((2,2))  
print(ndim)
```

```
[[ 0.  0.]  
 [ 0.  0.]]
```

```
ndim = np.zeros((2,2,2))  
print(ndim)
```

```
[[[ 0.  0.]  
  [ 0.  0.]]  
  
 [[ 0.  0.]  
  [ 0.  0.]]]
```

“Shape”, é o nome  
utilizado pelo NumPy  
para a forma ou  
dimensão de um array.

# Importando o numpy

- O modo “tradicional” de importar o numpy é utilizando:

```
import numpy as np
```

- O principal\* tipo disponibilizado pelo Numpy é a classe “ndarray” !

```
ndarray = np.ndarray((1,))  
print(type(ndarray), ndarray)  
<type 'numpy.ndarray'> [ 0.]
```

\* O Numpy também oferece um tipo para representar matrizes que operam então como matrizes e não como vetores n dimensionais

# Criando instâncias do *ndarray*

- `np.array(VALORES)`
  - Retorna um *ndarray* preenchido com os valores indicados
- `np.zeros(SHAPE)`
  - Retorna um *ndarray* com zeros, no *shape* indicado
- `np.ones(SHAPE)`
  - Retorna um *ndarray* com “1's”, no *shape* indicado
- `np.empty(SHAPE)`
  - Retorna um *ndarray* com valores aleatórios, no *shape* indicado
- `np.linspace(XMIN, XMAX, N)`
  - Retorna um *ndarray*, com uma sequência linear de *N* pontos entre os intervalos dados que podem ou não excluir o valor de *XMAX*
- `np.arange(XMIN, XMAX, INC)`
  - Retorna um *ndarray* com uma sequência linear de números gerados no intervalo (excluindo *XMAX*) de incremento *INC*

# Lendo um *ndarray* de um arquivo

```
import numpy as np
```

```
%cat lala —
```

```
1 2  
3 4  
5 6
```

Um arquivo com  
duas colunas

```
np.loadtxt("lala", unpack=False) —
```

```
array([[ 1.,  2.],  
       [ 3.,  4.],  
       [ 5.,  6.]])
```

Load **sem**  
desempacotamento

```
np.loadtxt("lala", unpack=True) —
```

```
array([[ 1.,  3.,  5.],  
       [ 2.,  4.,  6.]])
```

Load **com**  
desempacotamento



# Visualizando os ndarray

- Para visualizar um ndarray (os seus valores) basta imprimi-lo, utilizando o comando `print()` !

```
ndim = np.zeros((2,2))  
print(ndim)
```

```
[[ 0.  0.]  
 [ 0.  0.]
```

# Indexação & Slicing

- O acesso a elementos do ndarray é feito utilizando os [...]s !
- [T]
  - Obtém o elemento na posição T, posição da lista inicia em 0
- [S:E]
  - Faz um slice de S até E (sem incluir o E)
- [S:E:D]
  - Faz um slice de S até E de D em D
- O mesmo vale quando estamos lidando em múltiplas dimensões que devem ser separadas por “,”
- Os índices dados podem ser negativos, neste caso, a contagem das posições se da do fim para o início !

# Indexação avançada

- Dentro dos [...]s podemos utilizar listas para selecionar os elementos

```
import numpy as np
```

```
nd = np.array([1,2,3,4,5,6,7,8,9,10])
```

```
nd[range(1,5)]
```

```
array([2, 3, 4, 5])
```

# Indexação avançada

- Dentro dos [...]s podemos utilizar listas para selecionar os elementos

```
import numpy as np
```

```
nd = np.array([1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10])
```

```
nd[range(1, 5)]
```

```
array([2, 3, 4, 5])
```



Lista !

# Moldando um ndarray

- O elemento *ndarray* pode mudar de forma através do método *reshape(SHAPE)*;
- Use a propriedade *shape* para descobrir o shape atual;

```
a = np.arange(1,5)
print("a[%s]=\n%s"%(a.shape, str(a)))
```

```
a[(4,)] =
[1 2 3 4]
```

```
a = a.reshape(2,2)
print("a[%s]=\n%s"%(a.shape, str(a)))
```

```
a[(2, 2)] =
[[1 2]
 [3 4]]
```

```
a = a.reshape(4,1)
print("a[%s]=\n%s"%(a.shape, str(a)))
```

```
a[(4, 1)] =
[[1]
 [2]
 [3]
 [4]]
```

# Operações Básicas

- De modo geral o ndarray é multiplicado elemento a elemento para listas de mesmo shape !
- Em casos onde os shapes diferem ele busca estender o elemento de menor shape no maior, o caso mais simples é:

```
import numpy as np
```

```
np.arange(0,10) * 2
```

```
array([ 0,  2,  4,  6,  8, 10, 12, 14, 16, 18])
```

O dois é  
multiplicado por  
cada elemento

# Funções Universais

- No *NumPy* também temos diversas funções básicas para serem utilizadas de forma a otimizar o código !
- Elas implementam as funções básicas como sin, cos, log, exp, sqrt, ... ,etc
- E operam em geral elemento a elemento de forma otimizada em vetores ndarray !

```
np.cos( np.linspace(-np.pi,np.pi,5) )
```

```
array([ -1.00000000e+00,  6.12323400e-17,  1.00000000e+00,  
        6.12323400e-17, -1.00000000e+00])
```

# np.linalg

## Linear algebra (numpy.linalg)

### Matrix and vector products

---

|   |   |
|---|---|
| <code>dot(a, b[, out])</code>                                 | Dot product of two arrays.  |
| <code>vdot(a, b)</code>                                       | Return the dot product of two vectors.                                  |
| <code>inner(a, b)</code>                                      | Inner product of two arrays.  |
| <code>outer(a, b[, out])</code>                               | Compute the outer product of two vectors.                               |
| <code>matmul(a, b[, out])</code>                              | Matrix product of two arrays.   |
| <code>tensordot(a, b[, axes])</code>                          | Compute tensor dot product along specified axes for arrays $\geq 1$ -D. |
| <code>einsum(subscripts, *operands[, out, dtype, ...])</code> | Evaluates the Einstein summation convention on the operands.            |
| <code>linalg.matrix_power(M, n)</code>                        | Raise a square matrix to the (integer) power $n$ .                      |
| <code>kron(a, b)</code>                                       | Kronecker product of two arrays.  |

### Table Of Contents

- Linear algebra (**numpy.linalg**)
  - Matrix and vector products
  - Decomposition
  - Matrix eigenvalues
  - Norms and other numbers
  - Solving equations and inverting matrices
  - Exceptions
  - Linear algebra on several matrices at once



# Matplotlib

We're updating the default styles for Matplotlib 2.0

Learn what to expect in the [new updates](#)

# matplotlib

Fork me on GitHub

[home](#) | [examples](#) | [gallery](#) | [pyplot](#) | [docs](#) »

[modules](#) | [index](#)

## Introduction

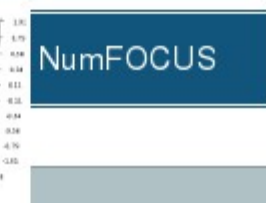
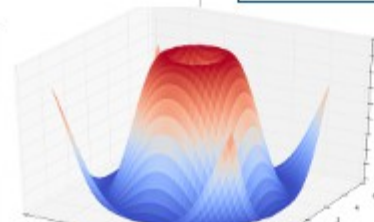
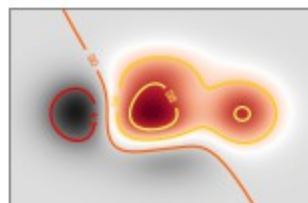
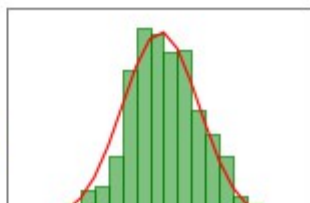
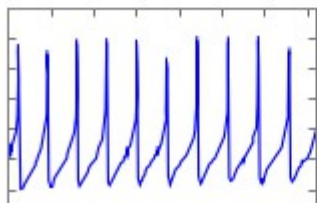
matplotlib is a python 2D plotting library which produces publication quality figures in a variety of hardcopy formats and interactive environments across platforms. matplotlib can be used in python scripts, the python and [ipython](#) shell (ala MATLAB<sup>®</sup> or Mathematica<sup>®†</sup>), web application servers, and six graphical user interface toolkits.

Depsy 100th percentile

Travis-CI: build passing

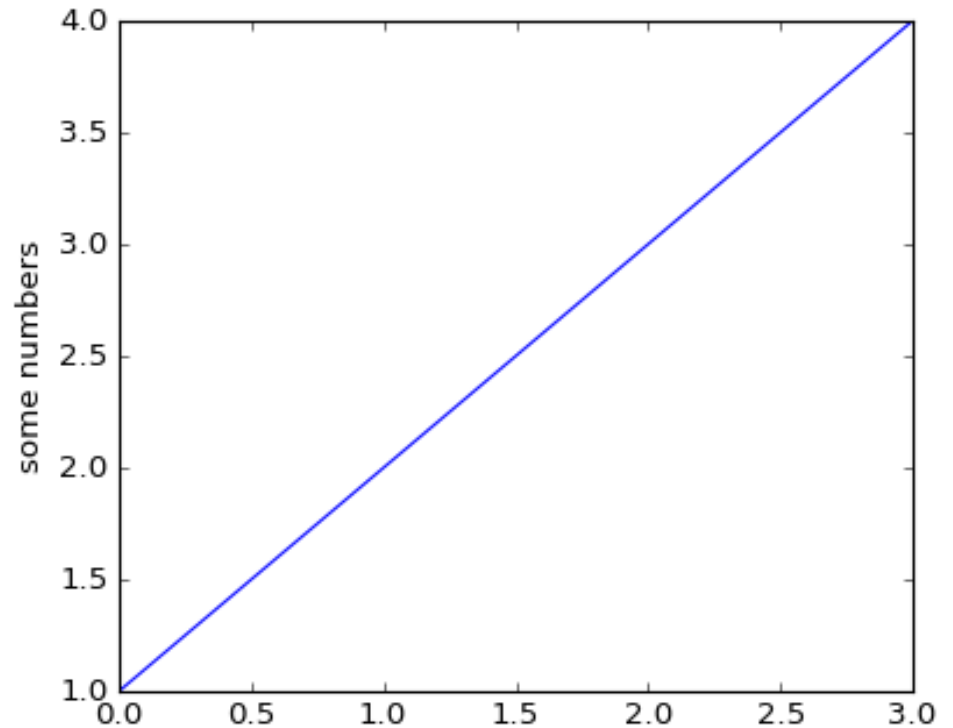
Support matplotlib

NumFOCUS



# Matplotlib

- É o principal módulo do Python capaz de gerar gráficos
- Ele é carregado dentro do IPython notebook da seguinte forma:



```
%matplotlib inline
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
```

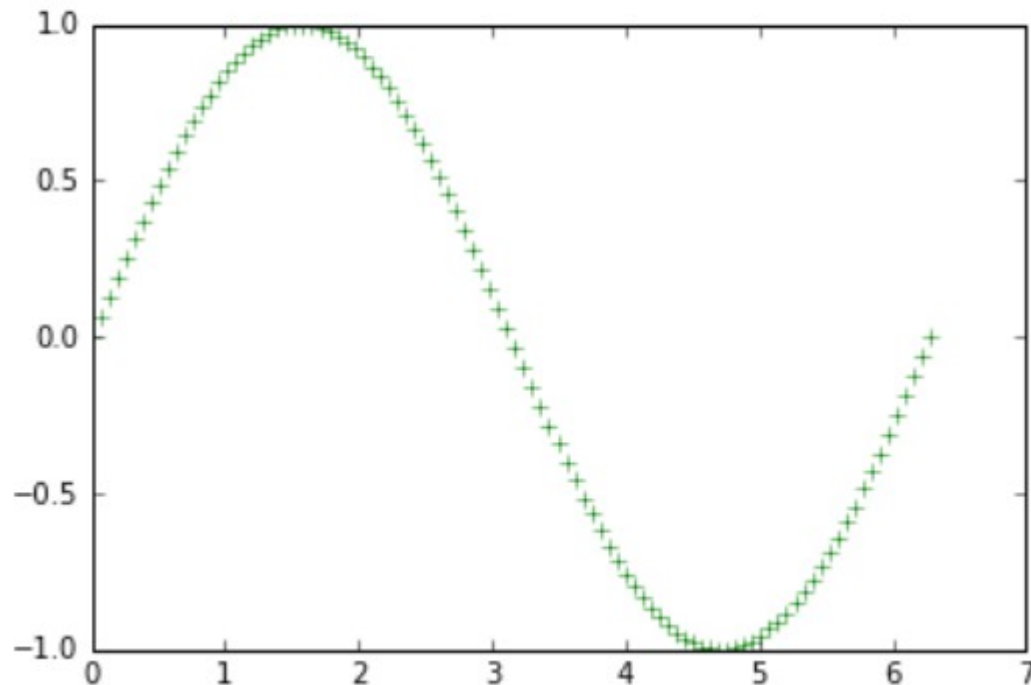
# 2D Plot

- `plt.plot(X, Y, OPT)`
- semelhante a sintaxe utilizada pelo Matlab
- pode passar múltiplos valores X, Y, OPT

```
x = np.linspace(0, 2 * np.pi, 100)
```

```
y = np.sin(x)
```

```
plt.plot(x, y, "g+")  
plt.show()
```



# Histogramas

- Calcula e plota o histograma !
- Retorna os bins calculados

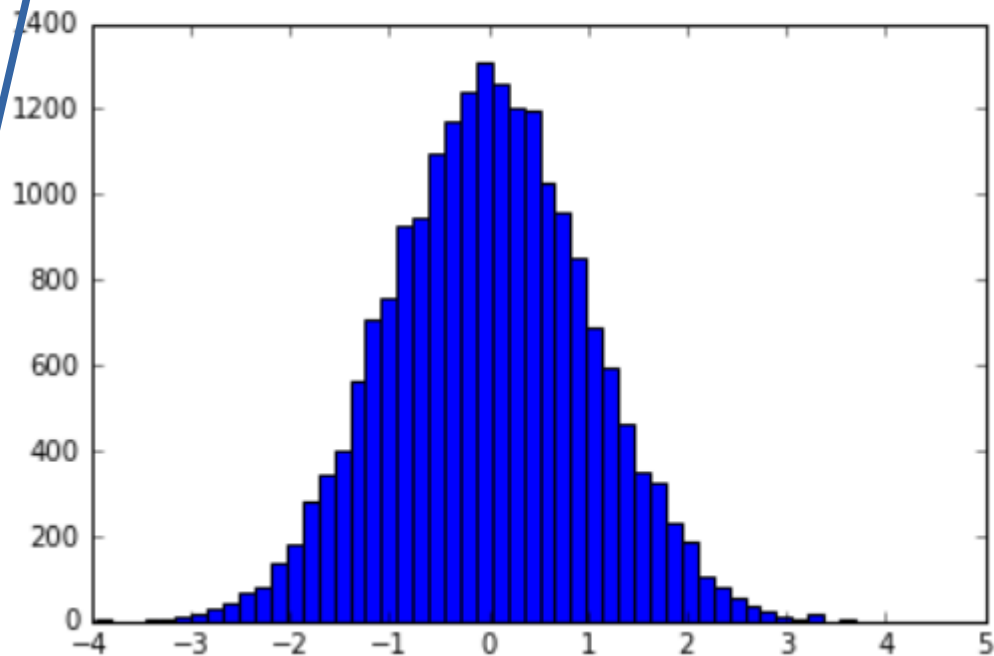
```
x = np.random.randn(20000)
```

```
b,xb,p = plt.hist(x, bins=50)  
plt.show()
```

Onde:

b são os bins

xb a posição do bin

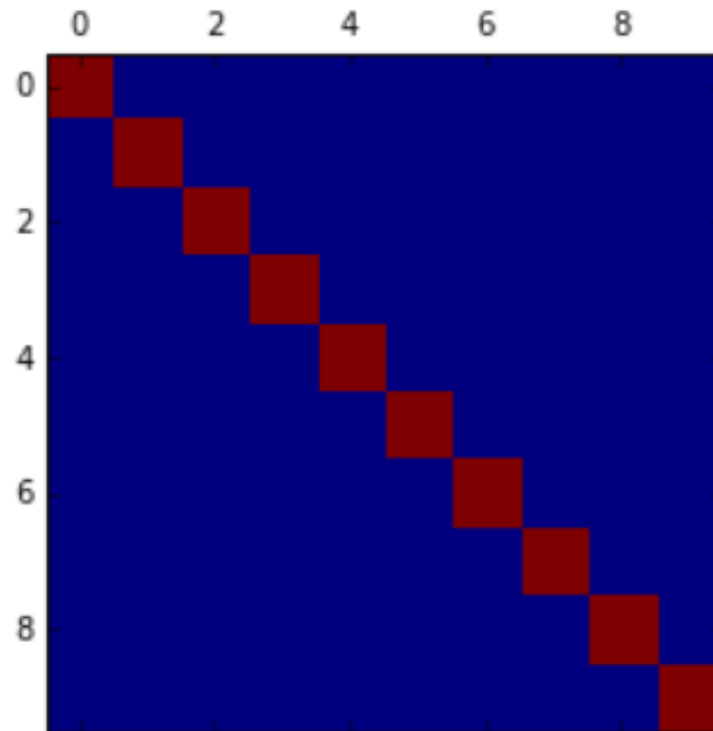


# Matrizes

- Um vetor 2-dimensional (ou uma matriz) pode ser visualizado como uma imagem !

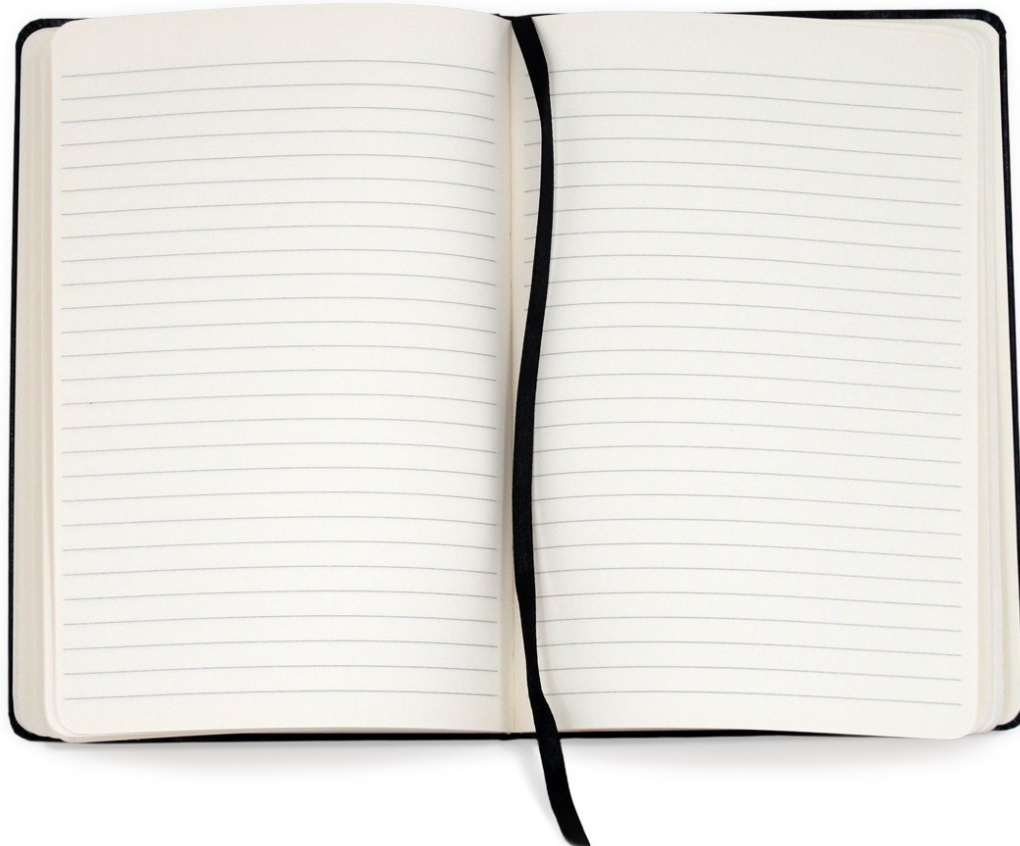
```
m = np.zeros((10,10))  
m[range(0,10),range(0,10)] = 10  
plt.matshow(m)  
plt.plot()
```

[ ]



# Prática

- Trabalhe no notebook, 01-NumpyBasico



```
import numpy as np
```

```
%cat lala
```

```
0.1 3 1000 2000
```

```
1 2
```

```
3 4
```

```
5 6
```

Cabeçalho

Abrir o  
arquivo

Ler o cabeçalho do  
arquivo

```
inputfile = open("lala")  
print("Header = %s" % inputfile.readline().strip().split())  
print("Array = %s" % np.loadtxt(inputfile))  
inputfile.close()
```

```
Header = ['0.1', '3', '1000', '2000']
```

```
Array = [[ 1.  2.]
```

```
 [ 3.  4.]
```

```
 [ 5.  6.]]
```

Ler o dados !