# Introdução à linguagem Python

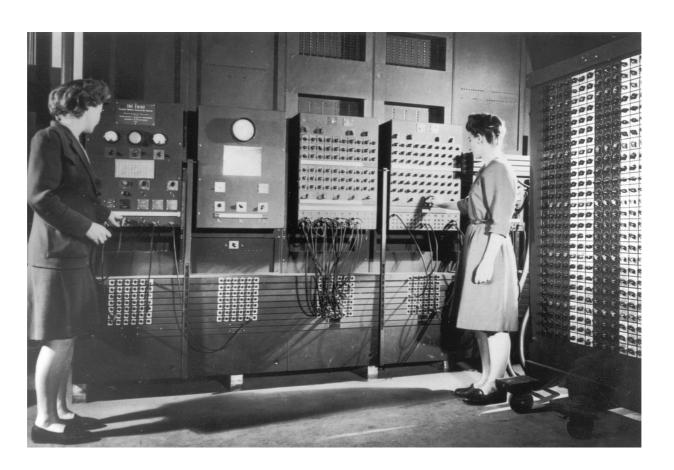
**Thiago Martins** 

#### As bibliotecas SciPY

- •Um projeto *open source* de extensões Python para computação científica
- •Apresenta-se como uma alternativa significativa a pacotes tradicionais de computação científica como o Matlab.
- Numpy
- Pandas
- Matplotlib

# Computação Científica

•ENIAC - 1946



# Computação Científica

•CDC - 6600



# Computação Científica

Cray 1A revolução vetorial



## Numpy

- •O "coração" de Scipy, uma biblioteca de álgebra linear para Python.
- •Implementação de *alto desempenho* (em C e FORTRAN) de operações matemáticas sobre *tensores* densos.
  - Tensor é uma extensão n-dimensional de matrizes:

     Um escalar é um tensor de ordem zero, um vetor é um tensor de ordem 1, uma matriz é um tensor de ordem 2...
- ·Algoritmos clássicos, como soma, multiplicação de vetores.
- •Algoritmos avançados como decomposição espectral, solução de sistemas lineares, FFT...
- •https://numpy.org/

### Numpy

- numpy.array: O objeto fundamental de numpy
- •O numpy.array é um armazenador de dados homogêneos, multidimensional, prismático e denso.
  - Homogêneos: todos os tipos primitivos são iguais (normalmente numéricos).
  - Multidimensional: Como em um tensor, os coeficientes se organizam ao longo de um número arbitrário de dimensões (axes). Um escalar tem zero dimensões, um vetor tem uma, uma matriz tem duas... E tipos de mais alta ordem são possíveis.
  - Prismático: Todos os sub-componentes tem sempre o mesmo tamanho ao longo de uma dimensão.
  - Denso: Não há otimização para objetos esparsos (como matrizes em que a maioria dos coeficiente é nula)

#### numpy.array

#### •Criação:

- Construtor básico a partir de tipos sequenciáveis limitados (listas, tuplas, etc.).
  - Se os elementos são por sua vez são tipos sequenciáveis do mesmo tamanho, uma nova dimensão é criada.
- numpy.arange(start, stop, step):
  - Constrói um objeto unidimensional (um vetor) com sintaxe similar à de range: start é o início, stop é o limite superior, step é o incremento.

•

#### numpy.array

#### •Criação:

- Construtor básico a partir de tipos sequenciáveis limitados (listas, tuplas, etc.).
  - Se os elementos são por sua vez são tipos sequenciáveis *do mesmo tamanho*, uma nova dimensão é criada.
    - Isso acontece de forma recursiva. Note que os elementos em um dado nível devem ter todos o mesmo tamanho para que seja criada uma nova dimensão no objeto.

```
numpy.array([([1,2],range(2)),[[1,1],(2,1)]])
```

Note que o objeto é criado com uma combinação de listas, sequências e ranges.

- numpy.arange(start, stop, step):
  - Constrói um objeto unidimensional (um vetor) com sintaxe similar à de range: start é o início, stop é o limite superior, step é o incremento.
- numpy.linspace(start, stop, n):
  - Constrói um objeto unidimensional (um vetor) com n números, de start a stop.

#### numpy.array

#### •Criação:

- Construtores com todos os coeficientes idênticos
  - numpy.zeros(dim): Constrói um objeto com zeros seguindo as múltiplas dimensões passadas em dim.
  - numpy.ones(dim): Constrói um objeto com uns seguindo as múltiplas dimensões passadas em dim.
  - numpy.full(dim, val): Constrói um objeto com cópias de val seguindo as múltiplas dimensões passadas em dim.
- Construtor com base em valores calculados:
  - numpy.fromfunction(func, dim): Inicializa o objeto com o resultado de chamadas a func. Func recebe n parâmetros, um para cada dimensão do objeto.
- Construtor sem inicialização:
  - numpy.empty(dim): Constrói um objeto com coeficientes nãoincializados. O parâmetro opcional dtype especifica o tipo de coeficiente (default float64).

- · O operador [] retorna um coeficiente ou sub-objeto.
- Podem ser especificadas fatias do objeto com o operador ":"

```
numpy.fromfunction(lambda i, j, k: i*(2*3)+j*2+k, (4,3,2))
[1:3,1,1]
array([11., 17.])
```

· A sintaxe é similar a de um slice tradicional:

- Sintaxe completa de slices: inicio: fim: incremento]
- · Quando valores são omitidos:

```
0: n:1
```

Onde n é o tamanho da dimensão

· Ao contrário de sequências, Slices são views e não cópias

```
a = numpy.ones(6)
a[::2] = numpy.full(3, 2)
print(a)
  [2. 1. 2. 1. 2. 1.]
```

- Sintaxe completa de slices: inicio: fim: incremento]
- · Quando valores são omitidos:

```
0: n:1
```

Onde n é o tamanho da dimensão

· Ao contrário de sequências, Slices são views e não cópias

```
a = numpy.ones(6)
a[::2] = numpy.full(3, 2)
print(a)
  [2. 1. 2. 1. 2. 1.]
```

- · Elípse (...) é o mesmo que um índice vazio (ou 0:n:1), seleciona todos os elementos naquele eixo
- Um índice None (ou numpy.newaxis) introduz um novo eixo de dimensão 1.

- · Iterações são feitas sempre em relação à *primeira* dimensão.
  - Use slices para iterar sobre outras dimensões.
- · O campo flat permite iterar sobre *todos* os coeficientes.
- A função transpose permite obter uma transposição dos eixos da matriz.
- A função reshape permite REDIMENSIONAR uma matriz, desde que o total de elementos seja o mesmo.
- · Estas funções criam *views*!

 Operações aritméticas são aplicadas coeficiente-acoeficiente.

```
>>> numpy.array([1,2,3])*numpy.array([1,2,3])
array([1, 4, 9])
```

- Os objetos devem ter os mesmos tamanhos.
  - Se a dimensão dos objetos for diferente, os objetos são combinados a partir da seu *último eixo:*

· Mais sobre regras de broadcast:

Tensores são alinhados a partir do seu *último* eixo.

Se os tensores têm uma quantidade distinta de eixos, o menor é completado com eixos com dimensão unitária.

Todos os eixos de dimensão unitária são expandidos (copiando-se os elementos ao longo das novas dimensões) de forma a igualar-se ao correspondente eixo do outro tensor.

Se após isso os tensores têm dimensões diferentes ao longo de algum eixo, a operação falha.

· Mais sobre regras de broadcast:

2	2
	2
2	2

· Mais sobre regras de broadcast:

```
(numpy.ones((2,3))+numpy.ones(2)).shape
  ValueError: operands could not be broadcast
  together with shapes (2,3) (2,)
```

2	3
	2
-	-

· Mais sobre regras de broadcast:

$$(numpy.ones((3,1,2))+np.ones((5,1,3,2))).shape (5, 3, 3, 2)$$

	3	1	2
5	1	3	2
5	3	3	2

 Numpy tem versões especializadas de funções matemáticas que são aplicadas coeficiente a coeficente:

```
>>> numpy.sqrt(numpy.array([1,4,9,16,25]))
array([1., 2., 3., 4., 5.])
```

# Numpy: Álgebra linear básica

- · Percebe-se que o operador de produto é diferente da multiplicação de vetores ou a de matrizes x vetores!
- A operação de multiplicação é feita pelo operador @ ou pelo método dot.

```
>>> numpy.array([1,2,3]).dot(numpy.array([[1,1],[2,2], [3,3]]))
    array([14, 14])
```

Os objetos devem ter dimensões compatíveis: A última dimensão do primeiro objeto deve ser igual à primeira do segundo e assim por diante.

## Numpy: Operações de redução

- · sum(): Retorna o total dos coeficientes
- · min(): retorna o menor coeficiente.
- · max(): Retorna o maior coeficiente.
- · mean(): Retorna a média dos coeficientes.

•

 Tipicamente a operação reduz o objeto inteiro. Mas é possível especificar os eixos sobre os quais se dá a redução:

```
>>> numpy.ones((3,2,4)).sum(axis=(0,1))
array([6., 6., 6., 6.])
```

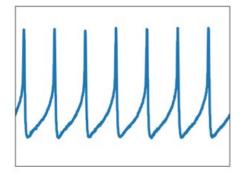
# Numpy: Álgebra linear avançada

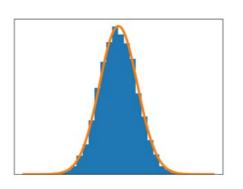
- numpy.linalg.inv(matriz): Inverte a matriz (geralmente mais pesado do que solve).
- numpy.linalg.solve(a, y): Acha a solução para o sistema ax=y
- np.linalg.eig(matriz): Retorna uma tupla cujo primeiro elemento é um vetor com os autovalores da matriz e o segundo é a matriz de autovetores.

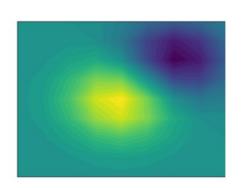
## Matplotlib

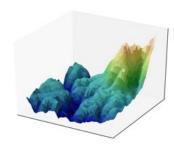
•Biblioteca de visualização científica em Python.

•









•https://matplotlib.org/