# O ecossistema Python para matemática computacional Leon Silva





leon.silva@ufrpe.br

#### Sobre mim

- Lic. em Matemática (UFRPE)
- Mestre em Matemática (UFC)
- Doutor em Ciência da Computação (UFPE)





#### **Outline**

- Um pouco sobre Python
- Comparações sobre outros softwares
- Um passeios sobre a sintaxe do Python
- Pacotes para Matemática computacional
- Onde usar Python

# Por que Python?



#### Necessidade dos cientistas:

- Carregar os dados
- Manipular e processar dados
- Manipular e operar com expressões algébricas
- Visualizar dados e resultados
- Alta qualidade e precisão

# **Pontos fortes do Python:**

- Não inventou a roda
- Fácil de aprender
- Legível
- Código eficiente
- Multipropósito



# C, C++, Fortran

- Prós
  - Muito rápida. Muito!
  - Grátis
- Contra
  - Sintaxe dolorosa
  - o Gerenciamento manual da memória
  - Difíceis para não programadores.





# Linguagem Julia

#### Prós

- Rápido e simples
- Capacidade de integração com Python

#### • Contra

- Limitado a cálculos numéricos
- Pouco testado



#### **Matlab**

#### Prós

- Muitos algoritmos disponíveis
- Rápido
- Editor integrado e agradável
- Suporte

#### Contra

- Linguagem pobre
- Código fechado
- Pago

# Maple, Mathematica

#### Prós

- Especializados em computação algébrica
- Editor próprio e útil
- Documentação profissional
- Suporte

#### Contra

- Sintaxe pobre e confusa
- Código fechado
- Não é grátis





# **Python**

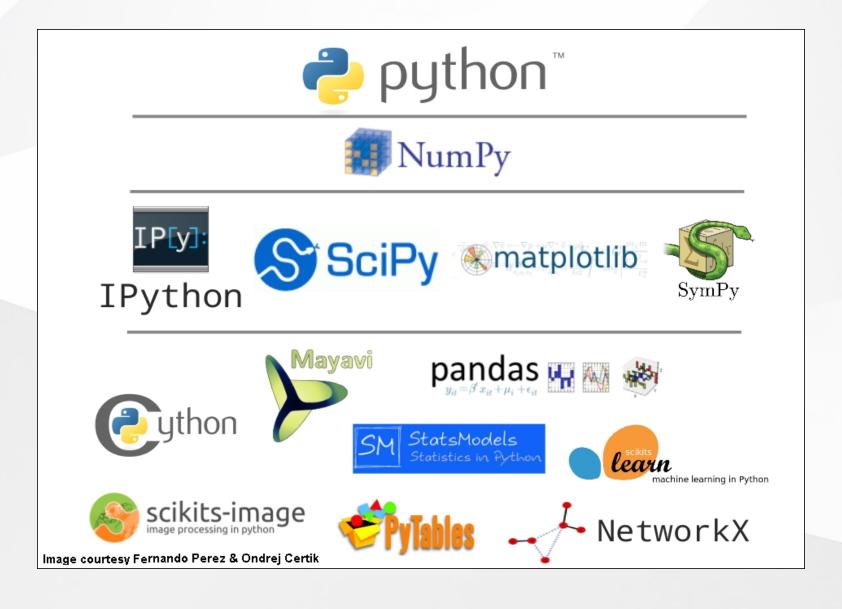
#### Prós

- Várias bibliotecas para Matemática Computacional
- Linguagem poderosa e simples
- Gratuito e de código aberto
- Variedade de editores disponíveis

#### Contra

 Nem todos os algoritmos estão disponíveis (ainda)





# Um passeio por Python e Matemática



$$\sum_{n=0}^{10} 3n$$

```
soma = 0
for n in range(11):
    sum +=3*n
```



$$\prod_{n=1}^{10} 2n$$

```
produto = 0
for n in range(1, 11):
    sum *=2*n
```



$$A = \{n^2, orall n \in \mathbb{N}; 20 < n < 100\}$$

```
a = 20
b = 100
A = [n for n in range(a, b+1)]
```



• Sequência de Fibonacci

$$egin{cases} F_0=0, F_1=1 \ F_n=F_{n-1}+F_{n-2} \quad ext{para} \ n>1 \end{cases}$$

```
def F(n):
    if n==0:
        return 0
    elif n<=2:
        return 1
return F(n-1) + F(n-2)</pre>
```



• Resolver:  $ax^2 + bx + c = 0$ 

```
x = (b**2)-(4*a*c)
if x < 0:
    print ("Raiz negativa nao pode ser extraida.")
else :
    x = math.sqrt(x)
    x1 = (-b + x)/(2*a);
    x2 = (-b - x)/(2*a)
    print ('x1 = ',x1, '\nx2 = ', x2)</pre>
```



# O que é o NumPy?

- Pacote de extensão para Python para matrizes multidimensionais
- Mais perto do hardware (eficiência)
- Projetado para computação científica (conveniência)
- Também conhecido como computação orientada a array



#### nature

Explore content v About the journal v Publish with us v

nature > review articles > article

Review Article | Open Access | Published: 16 September 2020

#### **Array programming with NumPy**

Charles R. Harris, K. Jarrod Millman ⊠, [...] Travis E. Oliphant

<u>Nature</u> **585**, 357–362 (2020) | <u>Cite this article</u>

239k Accesses | 1019 Citations | 1993 Altmetric | Metrics

#### **Abstract**

Array programming provides a powerful, compact and expressive syntax for accessing, manipulating and operating on data in vectors, matrices and higher-dimensional arrays. NumPy is the primary array programming library for the Python language. It has an essential role in research analysis pipelines in fields as diverse as physics, chemistry, astronomy, geoscience, biology, psychology, materials science, engineering, finance and economics. For example, in astronomy, NumPy was an important part of the software stack used in the discovery of gravitational waves<sup>1</sup> and in the first imaging of a black hole<sup>2</sup>. Here we review how a few fundamental array concepts lead to a simple and powerful programming paradigm for organizing, exploring and analysing scientific data. NumPy is the foundation

# **Python**

```
soma = 0
for n in range(11):
    sum +=3*n
```

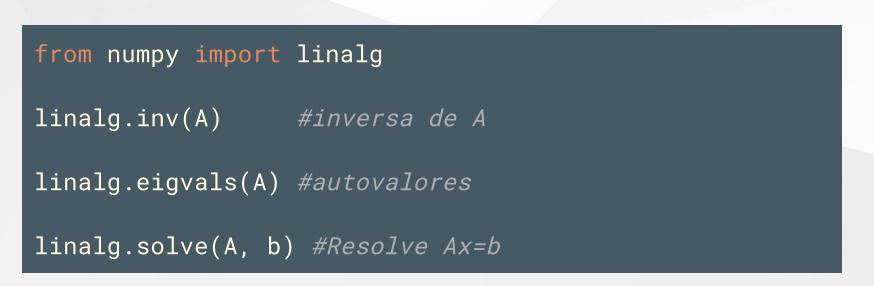
# **NumPy**

```
import numpy
soma = numpy.sum(3*numpy.arange(11));
```



- Dada uma matriz A inversível:
  - $\circ$  Computar a inversa, autovetores e resolver o sistema Ax=b.

# **NumPy**





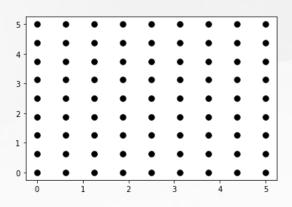
• Gerar coordenadas de 81 pontos na região  $R=[0,5]\times[0,5]$ , distribuidos uniformemente.

# **NumPy**

```
import numpy as np

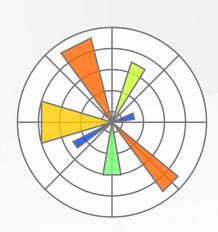
nx, ny = (9, 9)
x = np.linspace(0, 5, nx)
y = np.linspace(0, 5, ny)

xv, yv = np.meshgrid(x, y)
```



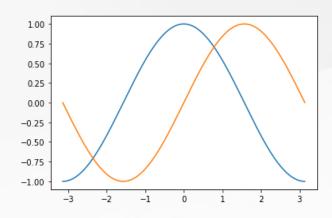
# O que é o Matplotlib?

- Muito usado para gráficos 2d
- Fornece dados e figuras de qualidade de publicação
- Exporta figuras para diversos formatos
- Suporta simulações dinâmicas
- Está integrado ao NumPy



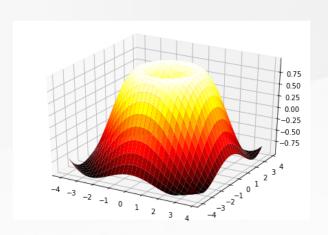
# Matplotlib: plot $y = \sin x$ e $y = \cos x$

```
# Gráficos 2D
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
X = np.linspace(-np.pi, np.pi, 256)
C, S = np.cos(X), np.sin(X)
plt.plot(X, C)
plt.plot(X, S)
plt.show()
```



# Matplotlib: plot $z = \mathrm{sen} ig( \sqrt{x^2 + y^2} ig)$

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
fig = plt.figure()
ax = Axes3D(fig)
X = np.arange(-4, 4, 0.25)
Y = np.arange(-4, 4, 0.25)
X, Y = np.meshgrid(X, Y)
R = np.sqrt(X ** 2 + Y ** 2)
Z = np.sin(R)
ax.plot_surface(X, Y, Z, cmap=plt.cm.hot)
plt.show()
```

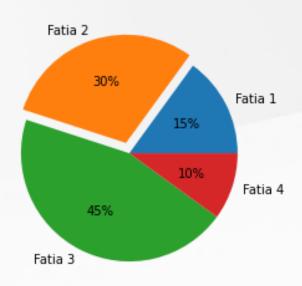


# Matplotlib: Gráfico de Pizza

```
import matplotlib.pyplot as plt

legendas = 'Fatia 1', 'Fatia 2', 'Fatia 3', 'Fatia 4'
porcentagem = [15, 30, 45, 10]
estourar = (0, 0.1, 0, 0)

fig, ax = plt.subplots()
ax.pie(porcentagem, estourar, legendas, autopct='%1.0f%%')
ax.axis()
plt.show()
```



# O que é o Scipy?

- Pacote principal para algoritmos científicos em Python
- Opera com eficiências matrizes do NumPy
- Dedicadas a muitas aplicações científicas



• Encontrar mínimo da função escalar  $f(x) = x^2 + 10 \sin x, \ 0 < x < 10.$ 

# SciPy

```
import numpy as np
from scipy import optimize

def f(x):
    return x**2 + 10*np.sin(x)

optimize.minimize(f, x0=0)
```



• Calcular 
$$\int_1^{10} \frac{\sin x}{x} dx$$

# SciPy

```
import numpy as np
from scipy.integrate import quadrature

f = lambda x: np.sin(x)/x
quadrature(f, 1, 10)
```



$$ullet$$
 Resolver a EDO  $egin{cases} rac{dy}{dt} = 2y & 0 \leq t \leq 4 \ y(0) = 1 \end{cases}$ 

# SciPy

```
def calc_derivada(ypos, tempo):
    return -2 * ypos

from scipy.integrate import odeint

t = np.linspace(0, 4, 40)
y = odeint(calc_derivada, y0=1, t)
```



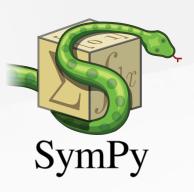
# O que é o SymPy?

- Operações algébricas em expressões algébricas
- Operação exatas do Cálculo
- Resolve equações algébricas
- Resolve EDO's



ullet Expandir a expressão  $(x+1)^6$ 

```
import sympy
x = sympy.symbols("x")
sympy.expand((x+1)**6)
```

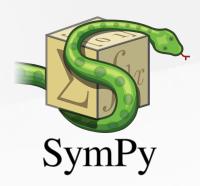


- $\lim_{x \to 0} \frac{\sin x}{x}$
- ullet  $\frac{d}{dx} \left[ \sin x \right]$
- $\int \log x \, dx$

```
import sympy
# cálculos exatos
sympy.limit(sympy.sin(x)/x, x,0) #limite

sympy.diff(sympy.sin(x), x) #derivada

sympy.integrate(sympy.log(x), x) #integral
```

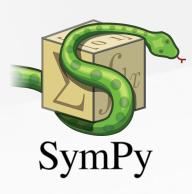


$$ullet$$
 Resolver  $egin{cases} x+5y=2 \ -3x+6y=15 \end{cases}$ 

```
import sympy as sym

x, y = sym.symbols('x, y')

sym.solve((x + 5*y-2, -3*x + 6*y-15), (x, y))
```



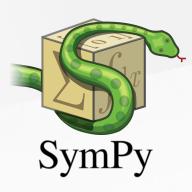
• Resolver a EDO y'' + 9y = 0

```
from sympy import Function, dsolve, symbols

x = symbols('x')
y = Function('y')

ddy = sympy.diff(y(x), x, x)

dsolve(ddy +9*y(x), y(x))
```



# O que é o Scikit-image?

- Processamento de imagens
  - Algoritmos:
    - segmentação
    - transformações geométricas
    - manipulação de cor
    - filtros



#### **Processamento**

Lendo arquivos da web (logo DM-\UFRPE)

```
from skimage import io
import matplotlib.pyplot as plt

url = 'https://pymat.com.br/assets/images/logos/logo_dm.png'

logo_dm = io.imread(url)
plt.imshow(logo_dm)
plt.axis('off')
plt.show()
```



#### **Processamento**

• RGB para tons de cinza

# **Scikit-image**

```
from skimage import color

logo_dm_grayscale = color.rgb2gray(logo_dem)
plt.imshow(logo_dm_grayscale, cmap=plt.cm.gray)
plt.axis('off')
plt.show()
```



#### **Processamento**

• Trocar o primeiro fundo com o segundo

# Scikit-mage

```
from skimage import filters

# Otsu's method.
val = filters.threshold_otsu(grayscale)
plt.imshow(grayscale < val, cmap=plt.cm.gray)
plt.axis('off')
plt.show()</pre>
```



## Outros pacotes do ecossistema









# SageMath: o Capitão Planeta

- Inclui os pacotes Python:
  - NumPy
  - SciPy
  - SymPy
  - Matplotlib
  - NetworkX
- Além do:
  - $\circ$  R
  - Maxima, GAP e outros



# E agora?



# Onde usar o Python e seus ecossistema







# Migado