

1. Escreva um código para calcular a precisão de trabalho do seu computador.

## 2. Numpy arrays

O **numpy** permite-nos definir objectos mais parecidos com matrizes (num sentido geral, incluindo escalares e vectores) do que as listas do Python "básico". Podem ser definidos como:

---

```
import numpy as np
a = np.array([1,2,3,4])
b = np.array([[1,2,3],[4,5,6]])
```

---

A estrutura **array** possui vários métodos (operações na estrutura, em geral para obter informação das suas propriedades). Podemos determinar a dimensão (**a.ndim**), a forma (**a.shape**), o tamanho segundo uma dimensão (**a.len**), ou o tipo de elementos (**a.dtype**). Tem também alguns métodos para criar matrizes sem ter que inserir os elementos à mão (**arange**, **linspace**, **zeros**, **ones**, **eye**,...), ou alterar a forma de arrays (**a.reshape**). Temos também o conceito de *slicing* (fatiar!), e *logical indexing* que nos permitem escolher apenas alguns elementos, com uma regra regular ou obedecendo a uma condição lógica, respectivamente.

- (a) Produza um array que descreva o vector  $v=(1,3,4,0,20,23,0,21,1,2,5,3,7,8)$ .
- (b) De um modo elegante (isto quer dizer poucas linhas de código, preferencialmente uma! Mas sem ser críptica!) escreva um código que determina o tipo de variáveis, o tipo dos elementos, a forma do array, o tamanho e número de dimensões;
- (c) mude o 3º elemento para -5;
- (d) mude os últimos 6 elementos para 1;
- (e) determine os índices dos elementos do array que têm o valor 0;
- (f) gere um segundo array que contenha apenas os elementos pares do primeiro;
- (g) gere um terceiro array que tenha elementos alternados do array original.
- (h) o que obtem com a instrução  $v[::-1]$ ? E com  $v[\dots,0]$ ? E  $v[0,\dots]$ ?
- (i) o que acontece quando tenta somar dois arrays com tipos diferentes? Por exemplo, tente somar os arrays definidos por  $a = \text{np.ones}(4, \text{dtype}='int64')$  e  $b = \text{np.arange}(4, \text{dtype}='complex128')$ .

## 3. Numpy arrays 2

Uma das vantagens dos arrays do numpy versus as listas do Python é a possibilidade de usar os símbolos habituais para operações algébricas (+, -, \*, /). Mas o resultado nem sempre é o que poderíamos esperar. Todas estas operações ocorrem elemento a elemento. Se quiser fazer o produto habitual de matrizes tenho que usar uma outra função ou método: **dot**. Defina as matrizes:

---

```
a = np.arange(4).reshape(2,2)
b = np.array([[1,1],[2,2]])
```

---

e obtenha os produtos:

- (a) `a*b`
- (b) `a.dot(b)`

#### 4. Numpy arrays 3

Em Álgebra Linear (AL), se  $\mathbf{v}$  é um vector linha, então o produto  $\mathbf{v.v}^T$  resulta num escalar, enquanto que  $\mathbf{v}^T.\mathbf{v}$  resulta numa matriz de *rank* 2. Considere o vector real linha (1., 2., ..., 5).

- (a) Obtenha o seu vector transposta. Verifique que obteve o que queria imprimindo no ecrã o resultado. O que lhe dá o método `shape`?
- (b) calcule o quadrado da norma (sem usar o método `v.norm` no `numpy`). Procure info sobre a construção `None` ou `v.newaxis`.
- (c) calcule agora a matriz obtida multiplicando os vectores  $\mathbf{v}$  e  $\mathbf{v}^T$  pela ordem inversa.

#### 5. Numpy arrays em 2D

Um elemento recorrente nesta UC será uma grelha de pontos (equidistantes) a representar um domínio rectangular. Como veremos, descrever um problema no espaço começa por discretizar o domínio (passar do contínuo real para o discreto numérico), em que cada ponto da grelha terá uma coordenada  $x$  e outra  $y$ . Mas aqui chocam duas convenções habituais. Em AL o primeiro índice refere-se à linha (que cresce de cima para baixo), enquanto o segundo à coluna (que cresce da esquerda para a direita). Mas em gráficos em geral a direcção  $x$  é horizontal (e cresce da esquerda para a direita), e a direcção  $y$  é vertical e cresce de baixo para cima! E um ponto no plano é em geral descrito pelo par de coordenadas  $(x, y)$ , em que o  $x$  é a primeira coordenada. Isto pode levar a confusões, já que a primeira coordenada ( $x$ ) é horizontal, enquanto o primeiro índice da matriz varia verticalmente (e cresce para baixo). Há várias maneiras de abordar a questão (até ignorá-la pode resultar, mas também pode levar a erros!).

Vamos considerar um domínio espacial centrado na origem, de lado 10 segundo  $x$  e 4 segundo  $y$  ( $x \in [-5, 5]$  e  $y \in [-2, 2]$ ). Vamos tomar 11 pontos na direcção  $x$  e 9 na direcção  $y$ .

- (a) gere um vector para as coordenadas do eixo dos  $x$ , que contenha os pontos extremos do domínio. Gere outro para o eixo dos  $y$ .
  - (b) gere matrizes rank 2 para as coordenadas  $x$  e  $y$  dos pontos do domínio. Leia a descrição do método `meshgrid` do `matplotlib`.
  - (c) Imprima no ecrã os resultados e compare cada matriz com os vectores que criou para os eixos. Em que direcção têm as matrizes mais elementos? É o que esperava?
  - (d) Defina em cada ponto do domínio a função  $f(x, y) = \exp(-0.2 * x^2 - 2 * y^2)$ .
  - (e) use a função `imagesc` para fazer um plot dessa função no domínio. Rotule os eixos e use `ticklabels`.
  - (f) o que pode alterar no procedimento seguido para melhorar a correspondência entre linhas/-colunas das matrizes e o que esperamos para o comportamento dos eixos  $x$  e  $y$ ?
6. Gere dois arrays, sejam  $x$  e  $y$ , com 200 elementos cada, cujos valores são obtidos aleatoriamente no intervalo  $[0,15]$ . Produza um gráfico "scatter"(de pontos) em que as coordenadas de cada ponto correspondem aos elementos dos arrays  $x$  e  $y$  (procure na web informação sobre geradores de números aleatórios em `numpy/scipy`, e sobre gráficos "scatter"com `matplotlib`).

7. Faça a representação gráfica do erro cometido ao calcular a derivada da função  $y = \exp(x)$  usando a aproximação de primeira ordem com:

- (a) diferenças finitas "forward"(para a frente);
- (b) diferenças finitas "backward"(para trás);
- (c) diferenças finitas simétricas (centrais)

para diferentes valores do passo  $h$  e determine o passo ótimo para cada método. Compare o erro de cada método. Tente fazer a impressão dos resultados na forma de tabelas, com as colunas com iguais dimensões e os valores alinhados.

8. Escreva um código que faça um plot da família de funções

$$f_n(x) = \sin(nx)$$

na gama

$$x \in [0, 2\pi]$$

para

$$n \in 1, 2, 4, \dots, 16.$$

Para distinguir as diferentes funções, use diferentes formatos de linha (mude a cor, símbolos e tipo de linha, etc.). Não se esqueça de incluir um título e rótulos nos eixos, tal como nos gráficos que produz para os relatórios da UCs de laboratório.

Alguns argumentos úteis para "fazer plots":

---

estilos de linhas: - = sólido	marcadores: . = pontos
-- = tracejado	o = círculos
: = pontilhado	s = quadrados
-. = traço-ponto	D = losângulos
h = hexágonos	
8 = octágonos	
^ = triângulos para cima	
v = triângulos para baixo	
cores:r = vermelho	
g = verde	
b = azul	
k = preto	
c = turquesa	
m = magenta	
y = amarelo	
w = branco	

---

Um exemplo:

---

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

plt.figure(figsize=(8, 8), dpi=80)

x = np.array([1, 2, 3, 4, 5])
y = np.array([0.9, 4.1, 8.7, 16.5, 24.9])
```

```
xerr = np.array([0.1,0.1,0.1,0.1,0.1])
yerr = np.array([0.6,0.9,0.75,0.9,1.])
plt.errorbar(x,y,yerr,xerr,ls='N ne',marker= 'o',ms = 4 )
plt.plot(t,y)
plt.xlabel('time (s)')
plt.ylabel('voltage(mV)')
plt.title('A Simple Plot')
plt.grid()
plt.xlim(0, 1.5)
plt.ylim(-1.5, 1.5)
plt.legend(loc = 'upper left')
plt.show()
```

---

9. Escreva um código que faça o plot da função  $g(x, y) = \sin(x) \cos(y)$  no domínio  $[-\pi, \pi] \times [-\pi, \pi]$ , usando as funções `contour` e `contourf`, para 12 níveis.
10. Repita o problema anterior agora usando a função `imshow` e `colorbar`, e `colormap`.