

# Bases de python et utilisation de numpy

September 27, 2021

## 1 Objectifs du cours

- Python 1 : Outils de bases pour les scientifiques
- Python 2 : Programmation orientée objet. Projet informatique (second semestre)

Python 1 : \* Utilisation de numpy (aujourd'hui) \* Approfondissement de Python \* Statistiques, ajustement de courbes \* Equations différentielles et calcul numérique avec la librairie scipy. \* Transformée de Fourier

- TP les 7 et 8 octobre

### 1.1 Installation de Python

- Il existe plusieurs interpréteurs open source de Python. Le principal est CPython
- Il est fortement conseillé d'installer Anaconda et Python 3.8 (quelque soit le système d'exploitation)

### 1.2 Comment exécuter Python

- **Jupyter notebook** : très pratique (compte rendu de TP, exercices, cours). Pas pour des projets
- Spyder : éditeur de texte adapté à Python et l'environnement scientifique (à la matlab)
- IPython (inclus dans spyder) : terminal interactif. Faire des essais avant de copier dans un programme
- Console : interface graphique, test automatique, ...

Rq : les TDs et l'examen se font sur des jupyter notebooks

## 2 Plan du cours

Aujourd'hui : Bases de python.

- Les types de bases de python
- Structures de contrôle
- Les fichiers
- Les exceptions

## 3 Types de données

### 3.1 Nombres

- entiers : pas de limite de tailles
- réels : flottant (float). Par défaut 64bits, précision relative de environ  $10^{-15}$
- Complexe : deux réels ;  $a = 1 + 3J$
- +, -, \*, /, \*\* (puissance)
- Modulo, division entière

```
[2]: 2**145
```

```
[2]: 44601490397061246283071436545296723011960832
```

```
[7]: (1.0 + 1E-15) - 1
```

```
[7]: 1.1102230246251565e-15
```

```
[1]: a = 4  
print(a**2)
```

```
16
```

```
[14]: z = 1 + 3J  
print(z.imag)
```

```
3.0
```

```
[15]: z.real
```

```
[15]: 1.0
```

```
[16]: (1+3J).imag
```

```
[16]: 3.0
```

```
[13]: T1
```

```
-----  
NameError                                Traceback (most recent call last)  
<ipython-input-13-274b7731451a> in <module>  
----> 1 T1  
  
NameError: name 'T1' is not defined
```

```
[11]: a_1 = 13
```

```
[17]: print(5%2)
      print(5//2)
```

1  
2

### 3.2 Booléens

- True et False
- Comparaison : >, >=, ==, <=, <, !=
- Opérations : and, or et not (attention aux priorités)
- “évaluation paresseuse”

```
[18]: (3>4)
```

[18]: False

```
[ ]:
```

```
[19]: # a and b => si a return b else return False
```

[19]: 5

```
[21]: from math import sqrt
      x = -1

      x>=0 and sqrt(x)>2
      #if x>0:
      #    return sqrt(x)
      # else:
      #    return False
      (x>=0) & (sqrt(x)>2)
```

```
-----
ValueError                                Traceback (most recent call last)
<ipython-input-21-c02b465406b9> in <module>
      7 # else:
      8 #     return False
----> 9 (x>=0) & (sqrt(x)>2)

ValueError: math domain error
```

### 3.3 Chaînes de caractères (str)

- Plusieurs façon d’écrire une chaîne : ”, ‘, ”””, ”’.
- Caractère spéciaux : \n (retour à la ligne), \t (tabulation)
- Unicode

- Concaténation
- Quelques méthodes sur les chaînes
- Formatage de chaîne de caractère

```
[23]: s0 = 'Bonjour'
      s1 = "Pierre"
      s2 = "Aujourd'hui"
      print(s1[2])
      print(s1[2:5])
      print(s0 + ' ' + s1) # Concaténation
      'Aujourd\'hui'
```

```
e
err
Bonjour Pierre
```

```
[23]: "Aujourd'hui"
```

```
[25]: s3 = """Une chaine
      sur plusieurs
      lignes"""

      print(s3)
```

```
Une chaine
sur plusieurs
lignes
```

```
[ ]:
```

```
[28]: print("Rayon \u03B3")
      print("Rayon ")
      = 13
```

```
Rayon
Rayon
```

```
[28]: 13
```

```
[31]: s1 = 'pierre'
      s1.upper()
```

```
[31]: 'PIERRE'
```

```
[34]: # Quelques méthodes
      s = 'Bonjour'
      print(s.replace('o', 'r'))
```

```
s = "1;2;4;3"
print(s.split(';'))
print(','.join(['1', '45']))

s = 'monfichier.txt'
print(s.endswith('.txt'))
```

```
Brnjrur
['1', '2', '4', '3']
1,45
True
```

### 3.3.1 Formatage

Mettre une variable dans une chaîne de caractère

On utilise la méthode `.format` (ancienne syntaxe avec le `%`). On utilise des accolades.

On peut préciser: \* le nom de l'argument (keyword argument) \* le type d'écriture : entier (d), virgule fixe (f), notation scientifique \* la précision

Exemple `{name:8.3f}` : \* argument : name \* virgule fixe \* taille totale 8 \* 3 chiffres après la virgule

```
[40]: # Formatage
from math import pi
print('La valeur de pi est {:.3f}'.format(pi))

c = 299792458
print('La vitesse de la lumière est c={c:.3e} m/s'.format(c=c))

# Format string
print(f'La valeur de pi est {pi:.3f}')
```

La valeur de pi est +3.142

La vitesse de la lumière est c=2.998e+08 m/s

La valeur de pi est 3.142

### 3.4 Les listes

- Elles peuvent contenir n'importe quel type de donnée
- Les indices commencent par 0
- Index négatif : par la fin (modulo la taille de la liste)
- itérateur : par exemple `range`.

```
[44]: l = ['Pierre', 34, 3.1415]
#print(l[-1])
print(l.append(25))
```

None

La méthode `.append()` modifie la liste. C'est toujours la même liste (comme on rajoute une page dans un classeur).

```
[45]: l.insert(1, print)
      1
```

```
[45]: ['Pierre', <function print>, 34, 3.1415, 25]
```

```
[46]: l.append(1)
      1
```

```
[46]: ['Pierre', <function print>, 34, 3.1415, 25, [...]]
```

### 3.5 Créer une liste à partir d'une autre liste

- Boucle `for`
- Liste comprehension `[]`
- `list.append` : méthode de l'objet liste

```
[49]: liste_initiale = [1, 34, 23, 2.]

liste_finale = []
for elm in liste_initiale:
    # print(elm)
    liste_finale.append(elm**2)
print(liste_finale)

[elm**2 for elm in liste_initiale]
```

```
[1, 1156, 529, 4.0]
```

```
[49]: [1, 1156, 529, 4.0]
```

### 3.6 Parcourir une liste

- `for`
- `enumerate`
- `zip`

```
[52]: ma_liste = ['Dupont', 'Martin', 'Dubois']
for name in ma_liste:
    print(name)

for i, name in enumerate(ma_liste):
    print(f'Le nom numéro {i} est {name}')
```

```
Dupont
Martin
```

```
Dubois
Le nom numéro 0 est Dupont
Le nom numéro 1 est Martin
Le nom numéro 2 est Dubois
```

```
[53]: liste_age = [12, 35, 23]
      for age, name in zip(liste_age, ma_liste):
          print(f"{name} a {age} ans.")
```

```
Dupont a 12 ans.
Martin a 35 ans.
Dubois a 23 ans.
```

## 4 Structures de contrôle

### 4.1 Boucles

- while
- for (voir les listes)

### 4.2 Tests

- if, elif, else

### 4.3 Fonctions

```
def nom_fonction(arg1, arg2, ...):
```

```
    ...
    return out1, out2
```

- Argument optionel, argument nommé
- Il peut y avoir plusieurs return au sein d'une fonction
- Documentation    commentaire

```
[60]: def exponentielle(x, precision=1E-9):
      """ Calcule e**x

      Utilise le dl sum(x**n/n!)

      Arguments :
          x : nombre dont on calcule exp
          precision : precision du calcul
      """
      result = 0
      n = 1
      term = 1 # Initial value
      while abs(term) > precision:
          result = result + term
          term = term * x/n
```

```

        n = n+1
    return result

#print(2*exponentielle(2.1, 1E-6))
#print(exponentielle(2.1))
#print(exponentielle(2.1, precision=1E-6))
exponentielle(1, precision=1e-5)

```

[60]: 2.71827876984127

```

[62]: # Ne pas faire
      lt = 35 # largeur de la table

```

## 5 Les tableaux numpy

- numpy est la librairie qui permet de manipuler de larges tableaux de données
- Elle évite de devoir faire des boucles
- Elle contient des fonctions qui ne sont pas dans math
- En pratique, on n'utilise jamais le module math

### 5.1 Plusieurs utilisations :

- simulations numériques
- données expérimentales
- graph

### 5.2 Remarque:

Taille fixée à la création. Tous les éléments de même type et de type fini (int64 pour les entiers)

```

[64]: from numpy import *
      import numpy as np

```

```

[65]: # Exemples
      a = np.arange(10)
      np.sin(a)

```

```

[65]: array([ 0.          ,  0.84147098,  0.90929743,  0.14112001, -0.7568025 ,
            -0.95892427, -0.2794155 ,  0.6569866 ,  0.98935825,  0.41211849])

```

```

[69]: # Il ne faut pas utiliser le module math avec des tableaux numpy
      import math

      #a = np.array([1, 5, 9])
      #math.sin(a)

```



```
[70]: # Comparaison de la vitesse entre une liste et un tableau
a = np.random.rand(1000000)

%timeit a**2

def carre(x):
    return [elm**2 for elm in x]
b = list(a)

%timeit carre(b)
```

634  $\mu$ s  $\pm$  95  $\mu$ s per loop (mean  $\pm$  std. dev. of 7 runs, 1000 loops each)  
132 ms  $\pm$  209  $\mu$ s per loop (mean  $\pm$  std. dev. of 7 runs, 10 loops each)

```
[71]: # Boucle for avec un tableau
def carre_boucle(x):
    out = np.zeros(len(x))
    for i in range(len(x)):
        out[i] = x[i]**2
    return out

%timeit carre_boucle(b)
```

172 ms  $\pm$  1.83 ms per loop (mean  $\pm$  std. dev. of 7 runs, 10 loops each)

## 6 Avantages (et inconvénients) des tableaux

- La taille et le type de donnée est fixé à la création du tableau

```
[73]: a = np.array([1, 2, 4], dtype='complex')
a[1] = 3.14

a
```

```
[73]: array([1. +0.j, 3.14+0.j, 4. +0.j])
```

```
[75]: a = np.array([1, 2, 4])
a[0] = 12.424
a
```

```
[75]: array([12, 2, 4])
```

```
[77]: np.arange(10, dtype='float')
```

```
[77]: array([0., 1., 2., 3., 4., 5., 6., 7., 8., 9.])
```

## 7 Création d'un tableau

Il existe plusieurs fonctions pour créer un tableau.

- array : partir d'une liste
- zeros, ones, eye
- arange
- linspace, logspace
- np.random.rand, ...
- loadtxt
- load/save

Le type est déterminé automatiquement. On peut le forcer avec l'argument dtype

```
[79]: linspace(start=0, stop=1, num=10)
```

```
[79]: array([0.          , 0.11111111, 0.22222222, 0.33333333, 0.44444444,
           0.55555556, 0.66666667, 0.77777778, 0.88888889, 1.          ])
```

```
[80]: logspace(0, 2, 11)
```

```
[80]: array([ 1.          ,  1.58489319,  2.51188643,  3.98107171,
           6.30957344, 10.          , 15.84893192, 25.11886432,
           39.81071706, 63.09573445, 100.          ])
```

```
[82]: np.random.normal(loc=1, scale=.1, size=5)
```

```
[82]: array([0.90658076, 1.11398766, 1.10048681, 0.98594407, 0.88126721])
```

```
[86]: a = np.random.normal(loc=1, scale=.1, size=5)
      np.savetxt('test.txt', a)

      b = np.loadtxt('test.txt')
      b
```

```
[86]: array([1.15199874, 1.10609476, 1.06479221, 1.16211909, 0.94786923])
```

```
[87]: a = np.random.normal(loc=1, scale=.1, size=1000000)
      np.savetxt('test_long.txt', a)
```

```
[88]: %timeit np.loadtxt('test_long.txt')
```

1.62 s ± 99 ms per loop (mean ± std. dev. of 7 runs, 1 loop each)

```
[91]: np.loadtxt?
```

```
[89]: a = np.random.normal(loc=1, scale=.1, size=1000000)
      np.save('test_long.npy', a)
```

```
[90]: %timeit np.load('test_long.npy')
```

802  $\mu$ s  $\pm$  31  $\mu$ s per loop (mean  $\pm$  std. dev. of 7 runs, 1000 loops each)

## 8 Fonctions vectorisées

C'est une fonction qui calcule sur un tableau élément par élément

```
[92]: x = np.linspace(-1, 1, 51, endpoint=False)*np.pi
```

```
[93]: # Souvent il n'y a rien a faire
np.sin(x)

def ma_fonction(x):
    return np.sin(x)**2 + np.cos(x)**2
ma_fonction(x)
```

```
[93]: array([1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1.,  
            1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1.,  
            1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 1.,
```

```
[95]: # Sinon, vectorize
# Mais il existe des solutions pour éviter d'avoir à
# l'utiliser (c.f. prochaine partie)
def mafonction_simple(a):
    # print('Bonjour')
    if a>0:
        return a
    else:
        return -a

#mafonction_simple(np.linspace(-1, 1))
mafonction = np.vectorize(mafonction_simple)
mafonction(np.linspace(-1, 1))
# On peut utiliser un décorateur
```

```
[95]: array([1.          , 0.95918367, 0.91836735, 0.87755102, 0.83673469,
            0.79591837, 0.75510204, 0.71428571, 0.67346939, 0.63265306,
            0.59183673, 0.55102041, 0.51020408, 0.46938776, 0.42857143,
            0.3877551 , 0.34693878, 0.30612245, 0.26530612, 0.2244898 ,
            0.18367347, 0.14285714, 0.10204082, 0.06122449, 0.02040816,
            0.02040816, 0.06122449, 0.10204082, 0.14285714, 0.18367347,
            0.2244898 , 0.26530612, 0.30612245, 0.34693878, 0.3877551 ,
            0.42857143, 0.46938776, 0.51020408, 0.55102041, 0.59183673,
            0.63265306, 0.67346939, 0.71428571, 0.75510204, 0.79591837,
            0.83673469, 0.87755102, 0.91836735, 0.95918367, 1.          ])
```

```
[96]: # Il faut connaitre l'origine de cette erreur
if x>0:
    print('Bonjour')
```

```
-----
ValueError                                Traceback (most recent call last)
<ipython-input-96-f039710a8284> in <module>
      1 # Il faut connaitre l'origine de cette erreur
----> 2 if x>0:
      3     print('Bonjour')

ValueError: The truth value of an array with more than one element is ambiguous
↳ Use a.any() or a.all()
```

## 8.1 Fonctions utiles de numpy

- Fonction mathématique vécotorisée: `sin`, `cos`, `tan`, `exp`, `log`, `arcsin`, `arccos`, `arctan`, `arctan2`, ...
- Fonction sur les tableaux : `mean`, `min`, `max`, `sum`, `prod`, `std`, `var`
- Tri : `sort`, `argsort`

De façon générale, toutes les opérations usuelles existent, il faut juste trouver la bonne fonction !

```
[98]: a = np.random.rand(10)
a.max() # method
np.max(a) # fonction
```

```
[98]: 0.7744770094089056
```

```
[100]: np.arctan2(-1, -1)
```

```
[100]: -2.356194490192345
```

## 9 Indexer un tableau

- Slices
  - Tous les éléments sauf le premier
  - Sauf le dernier
  - Un élément sur deux
- Indexer avec un tableau d'entier
- Indexer avec un tableau de booléens

```
[ ]: x = np.linspace(-1, 1, 51, endpoint=False)*np.pi
x[2:9]
```

```
[ ]: x[4:10:2]
# x[start:stop:step], comme range ou arange
```

```
[ ]: x = np.linspace(-1, 1, 51)
      x
      # tout sauf le dernier
      x[:-1]
```

```
[ ]: # Les deux derniers
      x[-2:]
```

```
[ ]:
```

```
[ ]: # La différence entre deux éléments consécutifs (dérivée numérique)
      x[1:] - x[:-1]
```

```
[ ]: # Indexer avec un tableau d'entier
      x[np.array([1, 5, 10])]
```

```
[ ]: # Par exemple : argsort
      # Les trois éléments les plus petits
      x = np.random.rand(10)
      x
```

```
[ ]: x[x.argsort()][:3]
```

```
[ ]: # Avec un tableau de booléens
      x = np.random.rand(5)
      x
```

```
[ ]: x[np.array([True, False, False, True, True])]
```

```
[ ]: x[x>0.5]
```

```
[ ]: def val_abs(x):
      res = np.zeros(len(x))
      res[x>0] = x[x>0]
      res[x<=0] = -x[x<=0]
      return res
```

```
[ ]: x[:, 1]
```

## 10 Tracer des graphs

- Initialiser l'affichage
  - c'est automatique dans spyder (à vérifier...)
  - Commande magique : `%matplotlib`
  - Ou bien `%matplotlib inline`
  - Dans un script c'est plus compliqué (graph interactif ou pas, sortie pdf, ...)

- il faut importer les fonctions pour tracer.

```
[ ]: %matplotlib inline
import matplotlib.pyplot as plt
from matplotlib.pyplot import *
```

```
[ ]: # Données
X = linspace(-2,2, 100)
Y = sin(X)**2*exp(-X**2)
Y_noise = Y + .1*(np.random.rand(len(X))-0.5)

# Graph
plt.figure(figsize=(12, 8))
plot(X,Y, label=u"Theory")
plot(X,Y_noise,'o', label=u"Experiment")
xlabel(r'Voltage [V]')
ylabel(r'$\zeta$ [m]')
title("Nonsense graph")
legend(loc='upper left')
grid(True)
savefig('ma_figure.pdf')
savefig('ma_figure.svg')
```

```
[ ]:
```

## 10.1 Quelques commandes graphiques

- `plot(X,Y)`
- `loglog(X,Y)`, `semilogx(X,Y)`, `semilogy(X,Y)`
- `errorbar(X,Y, xerr=sig_X, yerr=sig_Y, fmt='o')`
- `xlabel('blabla')`, `ylabel('blabla')`, `title('blabla')`
- `xlim((x_inf, x_sup))`, `ylim((y_inf, y_sup))` pour zoomer sur une partie du graph
- `grid(True)` pour tracer une grille
- `subplot(nx,ny,m)` pour faire plusieurs plots
- `imshow(image)` pour tracer une matrice en fausse couleur et `colorbar()` pour tracer l'échelle
- `text(x,y,s)`
- `savefig(nom_fichier)`. Pour sauver une figure. Le format est déterminé par l'extension. Utiliser `pdf` ou `svg` si on veut modifier le fichier (avec Inkscape par exemple).

Le site web de matplotlib regorge d'exemples avec tout type de graph.

```
[ ]:
```