

Langage Python

Lecture6: Numpy

Abderrahim MESBAH
a.mesbah@um5r.ac.ma

Plan

- Création des tableaux
- Attributs des tableaux
- Opérations sur les tableaux
- Indexation et découpage
- Algèbre matricielle
- Calcul matricielle
- Polynômes
- Calculs statistiques
- Autres



Modules et Packages

- Les modules sont des programmes Python qui contiennent des fonctions que l'on est amené à réutiliser souvent (on les appelle aussi bibliothèques ou librairies).

- Vous pouvez accéder aux modules disponibles sur le site de Python:

<https://docs.python.org/3/py-modindex.html>

- Importation de modules:

- L'instruction **import** donne accès à toutes les fonctions du module.

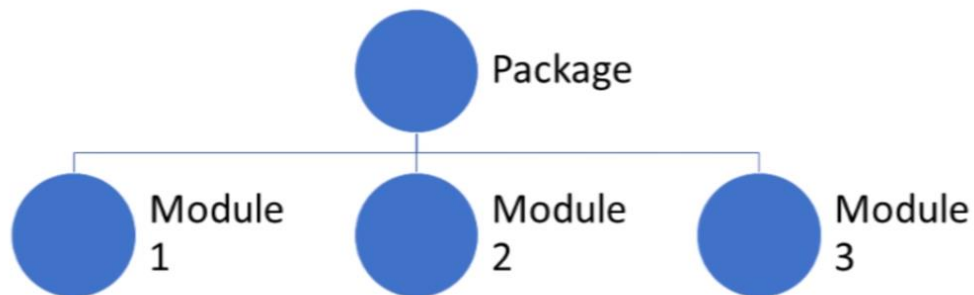
```
import random  
a = random . randint (0, 10)  
print (a)
```

```
from random import randint  
a = randint (0, 10)  
print (a)
```

```
import random as rd  
a = rd. choice (['Chien', 'Chat', 'Cheval'])  
print (a)
```

Packages

- Un package est un module contenant d'autres modules. Les modules d'un package peuvent être des sous-packages, ce qui donne une structure arborescente.

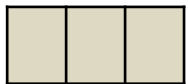




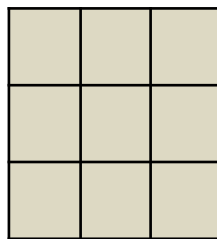
Création des tableaux

Définition

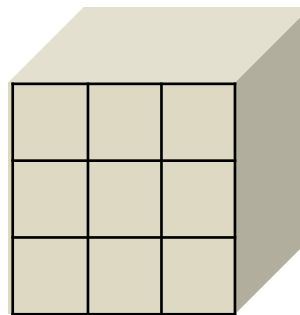
- **Numpy, Scipy et Matplotlib fournissent des fonctionnalités de type MATLAB en python.**
- **Caractéristiques Numpy:**
 - Tableaux multidimensionnels typés (matrices) : ND ARRAY
 - Calculs numériques rapides (mathématiques matricielles)
 - Fonctions mathématiques de haut niveau



1D array

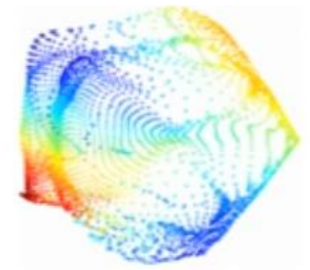


2D array



3D array


.....




ND array

Création des tableaux

■ 1D ARRAY.

liste = 
Index 0 1 2 3

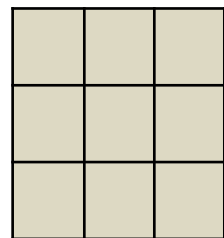
ndarray = 
Index 0 1 2 3

ndarray est beaucoup plus *rapide* et meilleur aux *calculs scientifiques*

Création des tableaux

■ 2D ARRAY.

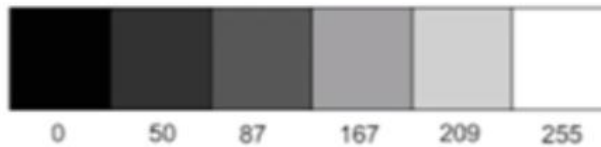
	A	B	C	D	
1	sepal.length	sepal.width	petal.length	petal.width	variet
2	5.1	3.5	1.4	0.2	Setosa
3	4.9	3	1.4	0.2	Setosa
4	4.7	3.2	1.3	0.2	Setosa
5	4.6	3.1	1.5	0.2	Setosa
6	5	3.6	1.4	0.2	Setosa
7	5.4	3.9	1.7	0.4	Setosa
8	4.6	3.4	1.4	0.3	Setosa
9	5	3.4	1.5	0.2	Setosa
10	4.4	2.9	1.4	0.2	Setosa
11	4.9	3.1	1.5	0.1	Setosa
12	5.4	3.7	1.5	0.2	Setosa
13	4.8	3.4	1.6	0.2	Setosa
14	4.8	3	1.4	0.1	Setosa
15	4.3	3	1.1	0.1	Setosa
16	5.8	4	1.2	0.2	Setosa
17	5.7	4.4	1.5	0.4	Setosa
18	5.4	3.9	1.3	0.4	Setosa
19	5.1	3.5	1.4	0.3	Setosa
20	5.7	3.8	1.7	0.3	Setosa
21	5.1	3.8	1.5	0.3	Setosa
22	5.4	3.4	1.7	0.2	Setosa
23	5.1	3.7	1.5	0.4	Setosa



2D array

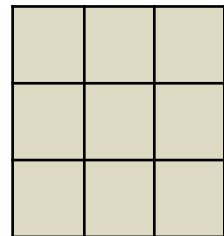
Création des tableaux

■ 2D ARRAY.



187	182	174	168	160	152	145	137	130	123	116	109	102
105	142	149	74	75	42	56	37	113	276	140	134	
189	181	52	14	34	6	18	33	46	192	199	181	
206	159	5	124	131	111	132	204	194	75	56	182	
194	66	137	261	237	236	238	238	237	67	71	231	
172	165	207	233	239	214	235	235	239	56	74	236	
188	86	179	209	186	216	211	188	185	75	25	183	
189	87	148	84	13	168	134	51	35	62	25	146	
198	168	191	193	198	227	179	145	182	146	36	180	
205	174	136	262	236	231	149	176	238	43	95	234	
199	216	176	145	234	187	86	154	79	24	238	241	
198	224	147	196	227	210	127	121	36	151	258	224	
198	214	173	86	132	142	56	85	3	159	249	218	
187	185	235	76	1	81	67	0	6	217	255	211	
185	202	207	145	0	0	12	192	206	178	243	236	
196	206	123	237	177	121	125	200	179	53	95	218	

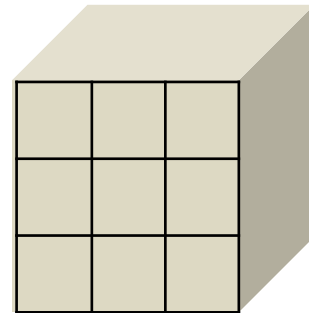
187	182	174	168	160	152	145	137	130	123	116	109	102
105	142	149	74	75	42	56	37	113	276	140	134	
189	181	52	14	34	6	18	33	46	192	199	181	
206	159	5	124	131	111	132	204	194	75	56	182	
194	66	137	261	237	236	238	238	237	67	71	231	
172	165	207	233	239	214	235	235	239	56	74	236	
188	86	179	209	186	216	211	188	185	75	25	183	
189	87	148	84	13	168	134	51	35	62	25	146	
198	168	191	193	198	227	179	145	182	146	36	180	
205	174	136	262	236	231	149	176	238	43	95	234	
199	216	176	145	234	187	86	154	79	24	238	241	
198	224	147	196	227	210	127	121	36	151	258	224	
198	214	173	86	132	142	56	85	3	159	249	218	
187	185	235	76	1	81	67	0	6	217	255	211	
185	202	207	145	0	0	12	192	206	178	243	236	
196	206	123	237	177	121	125	200	179	53	95	218	



2D array

Création des tableaux

■ 3D ARRAY.



3D array

Création des tableaux

■ Propriétés de base.

```
import numpy as np
a = np.array([[1,2,3],[4,5,6]],dtype=np.float32)
print (a.ndim, a.shape, a.dtype)
```

- Les tableaux numpy peuvent avoir un nombre quelconque de dimensions.
- les tableaux numpy ont un type associé : np.uint8, np.int64, np.float32, np.float64
- Chaque élément du tableau a le même type. On ne pourra pas stocker dans un tableau numpy des données de types hétérogènes comme les listes.

Création des tableaux

- **`np.zeros((n,m,l,...k))`**: tableau de 0 de dimension $n \times m \times \dots \times k$

```
import numpy as np
a=np.zeros((2,3),dtype=np.float32)
print(a)
```

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

- **`np.ones((n,m,l,...k))`**: tableau de 1 de dimension $n \times m \times \dots \times k$

```
import numpy as np
a=np.ones((2,3),dtype=np.float32)
print(a)
```

```
[[1. 1. 1.]
 [1. 1. 1.]]
```

Création des tableaux

- `ny.arange([start,]stop, [step,], dtype=None)`: tableau à valeurs séquentielles de `start` à `stop` avec un pas `step`.

```
import numpy as np  
a = np.arange(start=1, stop=10, step=3)  
print (a)
```

```
[1 4 7]
```

```
import numpy as np  
a = np.arange(1,5)  
print (a)
```

```
[1 2 3 4]
```

```
import numpy as np  
a = np.arange(1,5,0.5)  
print (a)
```

```
[1. 1.5 2. 2.5 3. 3.5 4. 4.5]
```

Création des tableaux

- `np.arange([start,]stop, [step,], dtype=None)`

```
>>> np.arange(start=0, stop=10, step=1)
array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])
```

```
>>> np.arange(0, 10, 1)
array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])
```

```
>>> np.arange(start=0, stop=10)
array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])
```

```
>>> np.arange(0, 10)
array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])
```

```
>>> np.arange(5)
array([0, 1, 2, 3, 4])
```

```
>>> np.arange(5.0)
array([0., 1., 2., 3., 4.])
```

Création des tableaux

- `np.arange([start,]stop, [step,], dtype=None)`

```
>>> np.arange(-5, -1)
array([-5, -4, -3, -2])
```

```
>>> np.arange(-8, -2, 2)
array([-8, -6, -4])
```

```
>>> np.arange(-5, 6, 4)
array([-5, -1, 3])
```

```
>>> np.arange(5, 1, -1)
array([5, 4, 3, 2])
```

```
>>> np.arange(7, 0, -3)
array([7, 4, 1])
```


Création des tableaux

- `np.random.randint(start, stop, size=n)`: tableau a valeurs aléatoires entre start et stop de dimension n

```
import numpy as np
a = np.random.randint(0, 100, size=4)
b = np.random.randint(100, size=(2,3))
c = np.random.randint(3, 10, size=10)
d = np.random.randint(3, 10)
print(a)
print(b)
print(c)
print(d)
```

```
[ 0 62 64 47]
[[75 91 17]
 [13 82  8]]
[9 9 7 7 3 5 8 4 8 7]
9
```

Création des tableaux

- **`np.random.randn(n)`**: tableau à **n** valeurs aléatoires échantillonnés à partir d'une distribution normale standard.

```
import numpy as np

a = np.random.randn(4)
b = np.random.randn(3, 4)
print(a)
print(b)
```

```
[ 1.4671901  1.27630519 -0.5857987 -1.06770789] [13 82  8]]

[[-0.08933539 -1.58143111 -0.21976241  0.07736355]
 [ 1.4844477  0.1284122 -0.14764632 -0.46930852]
 [ 0.35431424 -2.53793377 -0.2300015  0.92261706]]
```



Attributs des tableaux

Attributs des tableaux

- **array.shape**: taille d'un tableau

```
>>> a = np.arange(6).reshape((2, 3))
>>> a
array([[0, 1, 2], [3, 4, 5]])
>>> a.shape
(2, 3)
```

- **array.ndim**: dimension d'un tableau

```
import numpy as np
a = np.arange(36)
b=a.reshape((6, 6))
c=a.reshape((3, 3,4))
print(a.ndim)
print(b.ndim)
print(c.ndim)
```

```
1
2
3
```

Attributs des tableaux

- **array.dtype**: type d'un tableau

```
import numpy as np
a = np.arange(3)
b=np.arange(3,dtype=np.float32)
print(a.dtype)
print(b.dtype)
```

```
Int32
float32
```

Attributs des tableaux

- `array.dtype`: type d'un tableau

np.int8: 8-bit signed integer (from -128 to 127)

np.uint8: 8-bit unsigned integer (from 0 to 255)

np.int16: 16-bit signed integer (from -32768 to 32767)

np.uint16: 16-bit unsigned integer (from 0 to 65535)

np.int32: 32-bit signed integer (from -2^{31} to $2^{31}-1$)

np.uint32: 32-bit unsigned integer (from 0 to $2^{32}-1$)

np.int64: 64-bit signed integer (from -2^{63} to $2^{63}-1$)

np.uint64: 64-bit unsigned integer (from 0 to $2^{64}-1$)



Opérations sur les tableaux

Opérations sur les tableaux

- **`np.reshape(shape)`**: Redimensionnement d'un tableau

```
>>> a = np.arange(6).reshape((2, 3))
>>> a
array([[0, 1, 2], [3, 4, 5]])
>>> a.shape
(2, 3)
>>> a.ndim
2
```

```
>>> a = np.arange(6)
array([0, 1, 2, 3, 4, 5])
>>> a=a.reshape((2, 3))
array([[0, 1, 2], [3, 4, 5]])
>>> a.shape
(2, 3)
>>> a.ndim
2
```


Opérations sur les tableaux

- **np.reshape(shape):** Redimensionnement d'un tableau

```
>>> import numpy as np
>>> arr = np.arange(36).reshape(3, 4, 3)
>>> arr
[[[ 0  1  2]
  [ 3  4  5]
  [ 6  7  8]
  [ 9 10 11]]

 [[12 13 14]
  [15 16 17]
  [18 19 20]
  [21 22 23]]

 [[24 25 26]
  [27 28 29]
  [30 31 32]
  [33 34 35]]]
```

			24	25	26	
		12	13	14		29
0	1	2		17		32
3	4	5		20		35
6	7	8		23		
9	10	11				

Opérations sur les tableaux

- **`np.reshape(shape)`**: Redimensionnement d'un tableau

```
>>> import numpy as np
>>> arr = np.arange(36).reshape(?, ?, ?)
>>> arr
[[[ 0  1  2  3  4  5]
  [ 6  7  8  9 10 11]
  [12 13 14 15 16 17]]

 [[18 19 20 21 22 23]
  [24 25 26 27 28 29]
  [30 31 32 33 34 35]]]
```

Opérations sur les tableaux

- `np.add()`, `np.subtract()`, `np.multiply()`, `np.divide()`

```
import numpy as np
a = np.arange(9, dtype = np.float_).reshape(3,3)
print ('First array:')
print (a)

print ('Second array:')
b = np.array([10,10,10])
print (b)

print ('Add the two arrays:')
print (np.add(a,b) )

print ('Subtract the two arrays:')
print (np.subtract(a,b))

print ('Multiply the two arrays:')
print (np.multiply(a,b))

print ('Divide the two arrays:')
print (np.divide(a,b))
```

Opérations sur les tableaux

- `np.add()`, `np.subtract()`, `np.multiply()`, `np.divide()`

First array: `[[0. 1. 2.]`

`[3. 4. 5.]`

`[6. 7. 8.]]`

Second array:

`[10 10 10]`

Add the two arrays:

`[[10. 11. 12.] [13. 14. 15.]`

`[16. 17. 18.]]`

Subtract the two arrays:

`[[-10. -9. -8.]`

`[-7. -6. -5.]`

`[-4. -3. -2.]]`

Multiply the two arrays:

`[[0. 10. 20.]`

`[30. 40. 50.]`

`[60. 70. 80.]]`

Divide the two arrays:

`[[0. 0.1 0.2]`

`[0.3 0.4 0.5]`

`[0.6 0.7 0.8]]`



Indexation et découpage

Indexation et découpage

- **A[i]: indexation**

```
import numpy as np  
a = np.array([1, 2, 3, 7])  
print(a[0])  
print(a[2])
```

```
1  
3
```

Indexation et découpage

– `A[i:j]: découpage`

```
import numpy as np  
a = np.array([[1, 2, 3],  
[4, 5, 6],  
[-7, 8, 9]])
```

```
print(a[2,:])  
print(a[1:3,:])
```

```
[-7  8  9]
```

```
[[ 4  5  6]  
 [-7  8  9]]
```



Algèbre matricielle

Algèbre matricielle

- `np.matmul(a,b)/ np.dot(a,b)/array.dot(array)/ opérateur *`

```
import numpy as np
a = np.array([[1, 1],[2, 1]])
b = np.array([[4, 1],[2, 2]])
c=np.matmul(a, b)
d=a.dot(b)
e=np.dot(a,b)
f=a*b
print(c)
print(d)
print(e)
print(f)
```

```
[[ 6  3]
 [10  4]]
```

```
[[ 6  3]
 [10  4]]
```

```
[[ 6  3]
 [10  4]]
```

```
[[4 1]
 [4 2]]
```

- `np.transpose(a)/ array.T`

```
import numpy as np
a = np.array([[1, 1],[2, 1]])
b=a.T
c=np.transpose(a)
print(b)
print(c)
```

```
[[1 2]
 [1 1]]
```

```
[[1 2]
 [1 1]]
```

Algèbre matricielle

- **`np.linalg.inv(array)`**: Calcul de l'inverse d'une matrice

```
import numpy as np
a = np.array([[1, 2, 3],[4, 5, 6],[-7, 8, 9]])

b=np.linalg.inv(a)
print(b)
```

```
[[ -0.07142857  0.14285714 -0.07142857]
 [ -1.85714286  0.71428571  0.14285714]
 [ 1.5952381  -0.52380952 -0.07142857]]
```

- `np.linalg.det(array)`: Calcul du déterminant d'une matrice

```
import numpy as np
a = np.array([[1, 2, 3],[4, 5, 6],[-7, 8, 9]])
b=np.linalg.det(a)
print(b)
```

```
41.999999999999986
```

$$\begin{vmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{vmatrix} = a \begin{vmatrix} e & f \\ h & i \end{vmatrix} - b \begin{vmatrix} d & f \\ g & i \end{vmatrix} + c \begin{vmatrix} d & e \\ g & h \end{vmatrix}$$
$$= a(ei - fh) - b(di - fg) + c(dh - eg)$$
$$= aei - afh - bdi + bfg + cdh - ceg$$



Polynômes



Polynômes

- La classe `Polynomial` du module `numpy.polynomial.polynomial` permet de travailler avec des polynômes.

```
from numpy.polynomial import Polynomial
```

Polynômes

- Création d'un polynôme

Exemple: X^3+2X-3

```
from numpy.polynomial import Polynomial
p=Polynomial([-3,2,0,1])
```

- Calcul d'une valeur de la fonction polynôme associée

```
from numpy.polynomial import Polynomial
p=Polynomial([-3,2,0,1])
print(p(0))
print(p(3))
```

```
-3.0
9.0
```

Polynômes

- Attribut **coef** d'un polynôme: donne accès aux coefficients ordonnés par degré croissant

Exemple: X^3+2X-3

```
from numpy.polynomial import Polynomial  
p=Polynomial([-3,2,0,1])  
p.coef
```

```
array([-3., 2., 0., 1.])
```

- Méthode **degree()**: Renvoie le degré d'un polynôme

```
p.degree()
```

```
3
```


- Méthode `integ()` : renvoie l'intégral d'un polynôme

```
pi1=p.integ()
print(pi1.coef)

pi2=p.integ(1, 2) # intégrer une fois avec la
                 # constante 2
print(pi2.coef)
pi3=p.integ(2, [1, 2]) # intégrer deux fois avec
                       # deux constantes 1 et 2
print(pi3.coef)
```

```
array([ 0. , -3. ,  1. ,  0. ,  0.25])
[ 2. -3.  1.  0.  0.25]
[ 2.    1.   -1.5   0.33333333  0.    0.05   ]
```

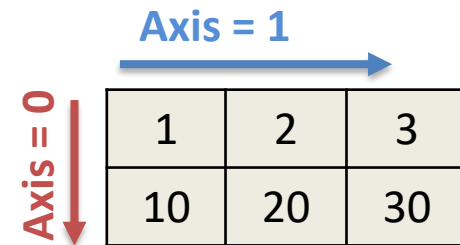


Calculs statistiques

Calculs statistiques

- **np.sum(array, axis):** Somme des éléments d'un tableau

```
>>> arr = np.array([[1, 2, 3], [10, 20, 30]])  
  
>>> arr.sum(axis=0)  
array([11, 22, 33])  
  
>>> arr.sum(axis=1)  
array([ 6, 60])
```



	Axis = 1 →		
Axis = 0 ↓	1	2	3
	10	20	30

- **np.mean(array, axis):** moyenne des éléments d'un tableau

```
>>> arr = np.array([[1, 2, 3], [10, 20, 30]])  
  
>>> arr.mean(axis=0)  
array([5.5, 11., 16.5])  
  
>>> arr.mean(axis=1)  
array([ 2, 20])
```

Calculs statistiques

- **np.var(array):** Calcul de la variance d'une matrice

```
import numpy as np
a = np.array([1, 2, 3, 4, 5, 6, -7, 8, 9])

b=np.var(a)
print(b)
```

```
19.80246913580247
```

- **np.std(array, axis = None) :** Calcul l'écart type des données (éléments de array) le long de l'axe spécifié (le cas échéant).

```
import numpy as np
a = [[2, 2, 2, 2, 2],
     [15, 6, 27, 8, 2],
     [23, 2, 54, 1, 2, ],
     [11, 44, 34, 7, 2]]
```

Calculs statistiques

- `np.std(array, axis = None)` : Calcul l'écart type des données (éléments de array) le long de l'axe spécifié (le cas échéant).

```
import numpy as np
arr = [[2, 2, 2, 2, 2],
       [15, 6, 27, 8, 2],
       [23, 2, 54, 1, 2, ],
       [11, 44, 34, 7, 2]]

# std of the flattened array
print("\nstd of arr, axis = None : ", np.std(arr))

# std along the axis = 0
print("\nstd of arr, axis = 0 : ", np.std(arr, axis = 0))

# std along the axis = 1
print("\nstd of arr, axis = 1 : ", np.std(arr, axis = 1))
```

```
std of arr, axis = None : 15.3668474320532
std of arr, axis = 0 : [ 7.56224173 17.68473918 18.59267329  3.04138127  0. ]
std of arr, axis = 1 : [ 0.          8.7772433 20.53874388 16.40243884]
```



Autres

– `np.power(a ,b)`

```
import numpy as np
a = np.array([10,100,1000])
print ('Our array is:')
print (a)

print ('Applying power function:')
print(np.power(a,2))

print ('Second array:')
b = np.array([1,2,3])
print (b)

print ('Applying power function again:')
print (np.power(a,b))
```

Our array is:

[10 100 1000]

Applying power function:

[100 10000 1000000]

Second array:

[1 2 3]

Applying power function again:

[10 10000 1000000000]

- `np.around(array)`

```
import numpy as np
a = np.array([1.0, 5.55, 123, 0.567, 25.532])
print('Original array:')
print(a)
print('After rounding:')
print(np.around(a))
print(np.around(a, decimals = 1))
```

```
Original array:
[ 1.   5.55 123.   0.567 25.532]
After rounding:
[ 1.  6. 123.  1. 26.]
[ 1.  5.6 123.  0.6 25.5]
```


- `np.floor(array)`

```
import numpy as np
a = np.array([-1.7, 1.5, -0.2, 0.6, 10])
print('The given array:')
print(a)
print('The modified array:')
print(np.floor(a))
```

```
The given array:
[-1.7  1.5 -0.2  0.6 10.]
The modified array:
[-2.  1. -1.  0. 10.]
```

- `np.ceil(array)`

```
import numpy as np
a = np.array([-1.7, 1.5, -0.2, 0.6, 10])
print ('The given array:')
print (a)
print ('The modified array:')
print (np.ceil(a))
```

```
The given array:
[-1.7  1.5 -0.2  0.6 10. ]
The modified array:
[-1.  2. -0.  1. 10.]
```



Autres

- `np.sin()`
- `np.cos()`
- `np.tanh()`