

# Pràctica 4: els paquets numpy i matplotlib

8 de desembre de 2020

## 1 Els paquets numpy i matplotlib

### 1.1 El paquet numpy

El paquet numpy és un paquet fonamental per fer càlculs científics amb **Python**. Proporciona matrius multidimensionals (array) com una generalització de les llistes i funcions per a poder fer operacions amb elles, incloent operacions matemàtiques, lògiques, manipulacions, ordenacions, operacions d'àlgebra lineal i estadística.

#### 1.1.1 Matrius

Comencem definint matrius, que s'han de definir amb la funció array del paquet numpy, amb la mateixa sintaxis de les llistes. Per comprovar que es tracta d'un objecte diferent d'una simple llista, li podem demanar les propietats.

```
[1]: import numpy as np
```

```
[2]: a=np.array([1,2,3])
```

```
[3]: print(a.shape)
```

```
(3,)
```

```
[4]: print(type(a))
```

```
<class 'numpy.ndarray'>
```

```
[5]: b=np.array([[1,2,3],[4,5,6]])
```

```
[6]: print(b)
```

```
[[1 2 3]
 [4 5 6]]
```

```
[7]: print(b.shape)
```

```
(2, 3)
```

```
[8]: print(b[0,0],b[1,1])
```

```
1 5
```

Podem definir matrius de la mida que necessitem amb valors fixats. Per això podem utilitzar la funció `zeros`, `ones` o `full`, que tenen una sintaxis molt semblant:

```
[9]: a=np.zeros((2,3))
     print(a)
```

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

```
[10]: b=np.ones((3,2))
      print(b)
```

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

```
[11]: c=np.full((3,3),np.pi)
      print(c)
```

```
[[3.14159265 3.14159265 3.14159265]
 [3.14159265 3.14159265 3.14159265]
 [3.14159265 3.14159265 3.14159265]]
```

```
[12]: d=np.pi*np.ones((3,3))
      print(d)
```

```
[[3.14159265 3.14159265 3.14159265]
 [3.14159265 3.14159265 3.14159265]
 [3.14159265 3.14159265 3.14159265]]
```

```
[13]: print(d-c)
```

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

Igual que a les llistes, a les matrius el nom indica les posicions de memòria, pel que si assignem a un altre nom una matriu o submatriu ja definida, els valors d'una i de l'altra ocupen les mateixes posicions de memòria:

```
[14]: a=np.array([[1,2,3],[4,5,6],[7,8,9]])
      print(a)
```

```
[[1 2 3]
 [4 5 6]
 [7 8 9]]
```

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

```
[[2 3]
 [5 6]]
```

```
[16]: b[1,1]=99
```

```
[17]: print(a)
```

```
[[ 1  2  3]
 [ 4  5 99]
 [ 7  8  9]]
```

En el cas particular de les matrius  $1 \times 1$ , no és el mateix considerar-les com a escalars, que com a matrius:

```
[18]: c=a[0,0]
      print(c)
```

```
1
```

```
[19]: c=23
      print(a)
```

```
[[ 1  2  3]
 [ 4  5 99]
 [ 7  8  9]]
```

```
[20]: d=a[0:1,0:1]
      print(d)
```

```
[[1]]
```

```
[21]: d[0,0]=23
      print(a)
```

```
[[23  2  3]
 [ 4  5 99]
 [ 7  8  9]]
```

Si enlloc d'identificar amb una altra variable una matriu existent volem treballar amb una còpia de la primera sense que es modifiqui l'original, podem utilitzar la funció `copy`.

Aprofitem aquest exemple per a veure com es treu tota una columna, fent referència a `::` als possibles índexos de les files (totes les files).

```
[22]: a=np.array([[1,2,3],[4,5,6],[7,8,9]])
```

```
[23]: b=np.copy(a[:,1:3])
```

```
[24]: print("a=", a)
      print("b=", b)
```

```
a= [[1 2 3]
     [4 5 6]
     [7 8 9]]
b= [[2 3]
     [5 6]
     [8 9]]
```

```
[25]: b[1,1]=99
```

```
[26]: print("a=", a)
      print("b=", b)
```

```
a= [[1 2 3]
     [4 5 6]
     [7 8 9]]
b= [[ 2 3]
     [ 5 99]
     [ 8 9]]
```

Podem utilitzar sintaxi de les llistes a les definicions de les matrius:

```
[27]: a=np.array([[x**2+y for x in range(5)] for y in range(4)])
```

```
[28]: print(a)
```

```
[[ 0  1  4  9 16]
 [ 1  2  5 10 17]
 [ 2  3  6 11 18]
 [ 3  4  7 12 19]]
```

**Exercici** Donada una llista de números `l` i una definim la matriu de Van-der-Monde com la matriu quadrada amb tantes files i columnes com elements té la llista `i` on, a la fila `i` (començant per la fila `i=0`) hi ha a cada posició el valor que hi ha a llista a la mateixa posició, però elevada a `i`.

Per exemple  $VdM([1, 2, 3])$  hauria de ser la matriu  $\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 \\ 1 & 4 & 9 \end{pmatrix}$ .

Definiu una funció que es digui `VdM` que, a partir d'una llista donada, torni la matriu de Van-der-Monde corresponent.

Comproveu el funcionament executant `VdM([1, 2, 3, 4, 5])`.

Podem utilitzar matrius amb nombres enters per accedir a posicions concretes d'altres matrius (o sigui, la primera matriu serveix per a decidir l'índex de la segona i agafar-ne els valors):

```
[29]: a=np.array(list(range(1,10)))
      a.shape=(3,3)
      print(a)
```

```
[[1 2 3]
 [4 5 6]
 [7 8 9]]
```

```
[30]: print(np.array([a[0,0],a[1,1],a[0,2]]))
```

```
[1 5 3]
```

```
[31]: print(a[[0,1,0],[0,1,2]])
```

```
[1 5 3]
```

```
[32]: i=np.array([0,1,0])
      j=np.array([0,1,2])
      print(a[i,j])
```

```
[1 5 3]
```

El paquet numpy té el seu propi range per definir matrius:

```
[33]: a=np.arange(1,20,2)
      print(a)
```

```
[ 1  3  5  7  9 11 13 15 17 19]
```

També es poden demanar les posicions dels nombres d'una matriu que compleixen certa condició, obtenint una matriu amb valors booleans (True o False). Aquesta matriu es pot utilitzar per extreure els valors corresponents a True.

```
[34]: print(a>4)
```

```
[False False  True  True  True  True  True  True  True  True]
```

```
[35]: print(a[a>4])
```

```
[ 5  7  9 11 13 15 17 19]
```

Sobre la sintaxis per a accedir als coeficients d'una matriu es pot veure com `inici:final:pas` i si es deixa buit s'entén que `inici=0`, `final=últim` i `pas=-1`.

```
[36]: a=np.arange(1,21)
      a.shape=(4,5)
      print(a)
```

```
[[ 1  2  3  4  5]
 [ 6  7  8  9 10]
 [11 12 13 14 15]
 [16 17 18 19 20]]
```

```
[37]: print(a[::-1,:])
```

```
[[16 17 18 19 20]
 [11 12 13 14 15]
 [ 6  7  8  9 10]
 [ 1  2  3  4  5]]
```

A continuació llistem tot de funcions que es poden aplicar a les matrius que permeten extreure'n informació:

```
[38]: np.amin(a) # retorna el nombre més petit
```

```
[38]: 1
```

```
[39]: np.amin(a,0) # retorna un `array` amb el mínim de cada columna
```

```
[39]: array([1, 2, 3, 4, 5])
```

```
[40]: np.amin(a,1) # retorna un `array` amb el mínim de cada fila
```

```
[40]: array([ 1,  6, 11, 16])
```

```
[41]: np.amax(a) # retorna el màxim de tota la matriu
```

```
[41]: 20
```

```
[42]: np.amax(a,0) # retorna un `array` amb el màxim de cada columna
```

```
[42]: array([16, 17, 18, 19, 20])
```

```
[43]: np.amax(a,1) # retorna un `array` amb el màxim de cada fila
```

```
[43]: array([ 5, 10, 15, 20])
```

**Exercici** La funció `ptp` té la mateixa sintaxis que `amin` o `amax` i el que retorna és la diferència entre el valor màxim i el mínim (el que podríem anomenar *recorregut*).

Comproveu-ne el funcionament amb la matriu `a`.

Definiu una funció nova anomenada `recorregut` (utilitzant `amin` i `amax`) que faci el mateix que `ptp`.

Acabem aquest apartat dedicat a les matrius veient algunes funcions d'estadística descriptiva:

```
[44]: a=np.random.normal(0,1,10000) # Generem 10000 nombres aleatoris
      # d'una normal amb mitjana 0 i desviació típica 1
```

```
[45]: a.shape=(100,100) # Ho convertim a 100 mostres amb 100 valors
```

```
[46]: print(np.percentile(a,50))
```

```
-0.005054341379625719
```

```
[47]: print(np.percentile(a,5))
```

```
-1.64486862574702
```

```
[48]: print(np.percentile(a,50,axis=1)) # Percentil 50 de cada fila
```

```
[ 0.13430614 -0.08809469 -0.26189557  0.096536   -0.02152839 -0.08772514
 -0.05975246 -0.05686017  0.00702203  0.00447882 -0.01206839 -0.01412457
 -0.10013364 -0.21199902  0.04692229 -0.04026659  0.09035181  0.13654066
 -0.04667052 -0.22369638  0.01486242  0.0163459   0.06421475 -0.08425408
  0.07354118  0.03487513  0.08475696  0.16673465  0.01780605 -0.01553925
 -0.05382863  0.05420638 -0.02427463  0.05031312  0.27587797 -0.1677327
 -0.00505485 -0.23402658  0.17763964 -0.00317304  0.00732304 -0.1414667
 -0.21979551 -0.06295166  0.1959206   0.11622817 -0.13424581 -0.26609823
  0.06567321 -0.00658917  0.17696384 -0.05459092 -0.00576853 -0.08119564
 -0.10769587 -0.08324314 -0.01469532  0.03153944  0.27259538 -0.06007089
 -0.01800183 -0.3238337  -0.08048431  0.03113841  0.07714582 -0.16870498
  0.09880637 -0.10188146  0.09018169  0.14713457 -0.04338948  0.14186182
  0.09395672 -0.1035583   0.07179954  0.21640282 -0.00393068  0.04494614
  0.16715669 -0.05964776 -0.05491205 -0.14103191  0.13320687  0.13846309
 -0.1739314  -0.16741447 -0.32528972 -0.03336742 -0.04436832 -0.00347908
 -0.21871271  0.18188701 -0.02918743  0.52891011  0.0603868   0.01591226
  0.10325308  0.05759015  0.12852359 -0.07782711]
```

```
[49]: print(np.mean(a)) # La mitjana
```

```
-0.005444152643115992
```

```
[50]: print(np.mean(a, axis=0)) # La mitjana de cada columna
```

```
[-0.15522525 -0.17890911  0.0171091  -0.07555172 -0.18831605 -0.06416646
 -0.08708167  0.0787124   0.03086632 -0.07369119  0.02411815  0.05548587
 -0.0016122  -0.01087157  0.03894504  0.09839658  0.03804911 -0.13061186
 -0.07779573 -0.06288938 -0.0133512   0.03644658  0.16141909 -0.02319143
  0.06461944  0.02544173 -0.0662912   0.03627372  0.12019362  0.07390809
  0.07399393  0.01441274  0.2358607  -0.01074487 -0.03693542 -0.02173263
  0.07148767 -0.18277399  0.10072364 -0.03255462  0.05696017  0.20615072
 -0.03733371 -0.02815253 -0.11001265  0.09168294  0.02368538 -0.03924675
  0.10962186 -0.0338098  -0.00190641  0.0515878   0.10356273 -0.04816802
  0.09011097 -0.07176007  0.15521708 -0.08504865 -0.00451971  0.04263668
  0.04874715  0.11377232 -0.09785247 -0.24637441  0.10270966 -0.0617074
 -0.0931345  -0.09708969 -0.03331991 -0.01619904 -0.01971239 -0.11626809
 -0.14654441  0.04121371 -0.25396062 -0.06205465 -0.05230175 -0.02202663
  0.13650358 -0.14669164  0.05871505  0.068562   0.02587224  0.15280697
 -0.11931208 -0.01947568 -0.21396601  0.03467072  0.00260841 -0.10123858
  0.08823031 -0.01846775 -0.08050321  0.02804344 -0.04001226  0.07294468
  0.08600759 -0.01994878  0.07551507  0.02339977]
```

```
[51]: print(np.std(a))
```

```
0.9972235915604041
```

```
[52]: print(np.var(a))
```

```
0.9944548915646315
```

```
[53]: print(np.var(a)-np.std(a)**2)
```

```
-1.1102230246251565e-16
```

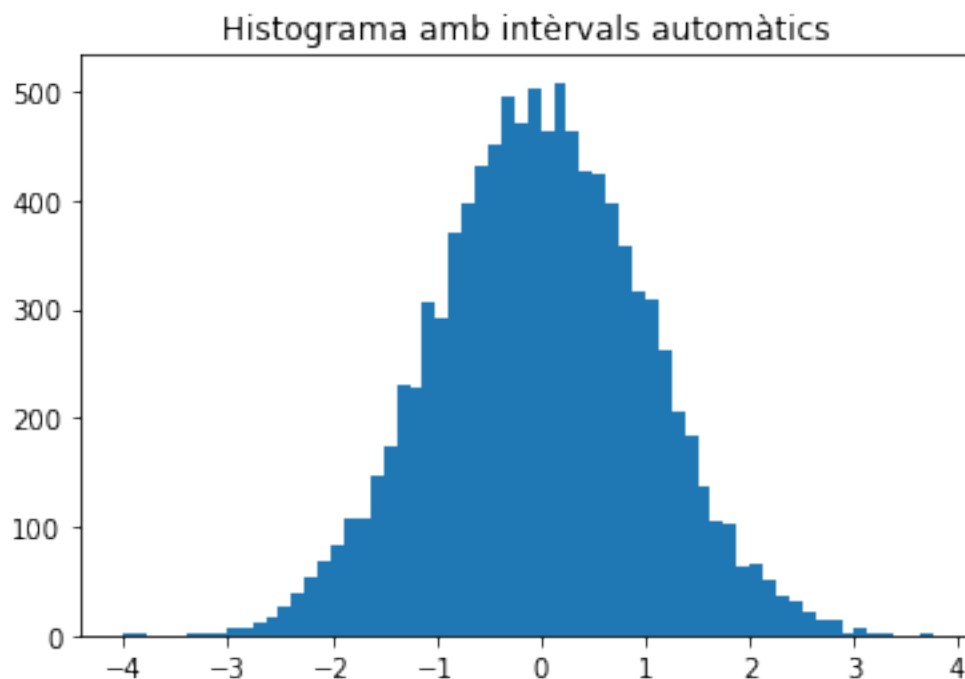
## 1.2 Gràfics amb matplotlib.pyplot.

La biblioteca matplotlib.pyplot permet obtenir gràfics de les dades o funcions:

```
[54]: import numpy as np  
import matplotlib.pyplot as plt
```

En general, es va construint el gràfic pas a pas: es crea, s'afegeixen títols, eixos, ... i finalment es mostra amb la instrucció show o bé es guarda amb la instrucció savefig.

```
[55]: a=np.random.normal(0,1,10000)  
plt.hist(a,bins='auto')  
plt.title('Histograma amb intervals automàtics')  
plt.show()
```





### 1.2.1 Exemple

Volem representar gràficament les dades d'estudiants a universitats públiques catalanes al curs 2018/19 (font: Idescat) corresponents a la taula següent:

Universitat	Dones	Homes
UB	27523	16919
UAB	18529	12397
UPC	5891	16506
UPF	8900	6901
UdG	7682	5775
UdL	5077	3678
URV	7022	4923

Comencem definint llistes i matrius:

```
[56]: universitats=['UB','UAB','UPC','UPF','UdG','UdL','URV']
```

```
[57]: estudiants=np.  
      →array([[27523,16919],[18529,12397],[5891,16506],[8900,6901],[7682,5775],  
      →[5077,3678],[7022,4923]])
```

```
[58]: estudiants.transpose()
```

```
[58]: array([[27523, 18529,  5891,  8900,  7682,  5077,  7022],  
            [16919, 12397, 16506,  6901,  5775,  3678,  4923]])
```

Calculem la suma de dones i homes a una tercera columna:

```
[59]: estudiants=np.c_[estudiants,estudiants[:,0]+estudiants[:,1]]
```

```
[60]: print(estudiants)
```

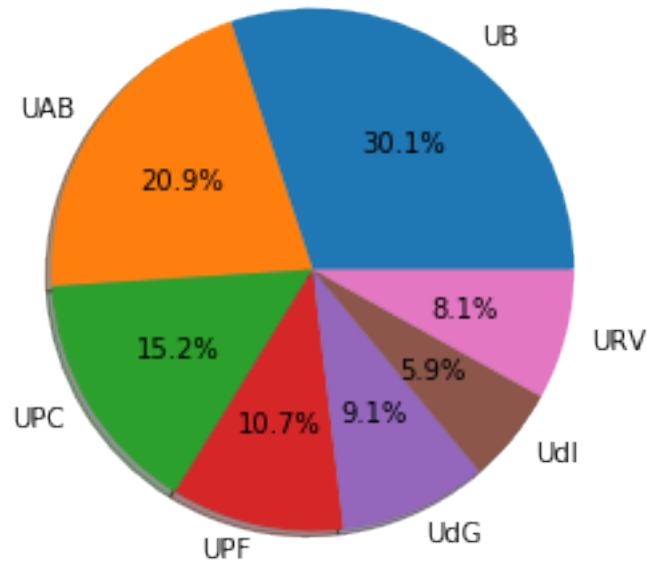
```
[[27523 16919 44442]  
 [18529 12397 30926]  
 [ 5891 16506 22397]  
 [ 8900  6901 15801]  
 [ 7682  5775 13457]  
 [ 5077  3678  8755]  
 [ 7022  4923 11945]]
```

```
[61]: estudiants[:,2]
```

```
[61]: array([44442, 30926, 22397, 15801, 13457,  8755, 11945])
```

```
[62]: plt.pie(estudiants[:,2],labels=universitats,autopct='%1.1f%%',shadow=True)
plt.title("Estudiants a les universitats públiques catalanes")
plt.axis('equal')
plt.show()
```

Estudiants a les universitats públiques catalanes



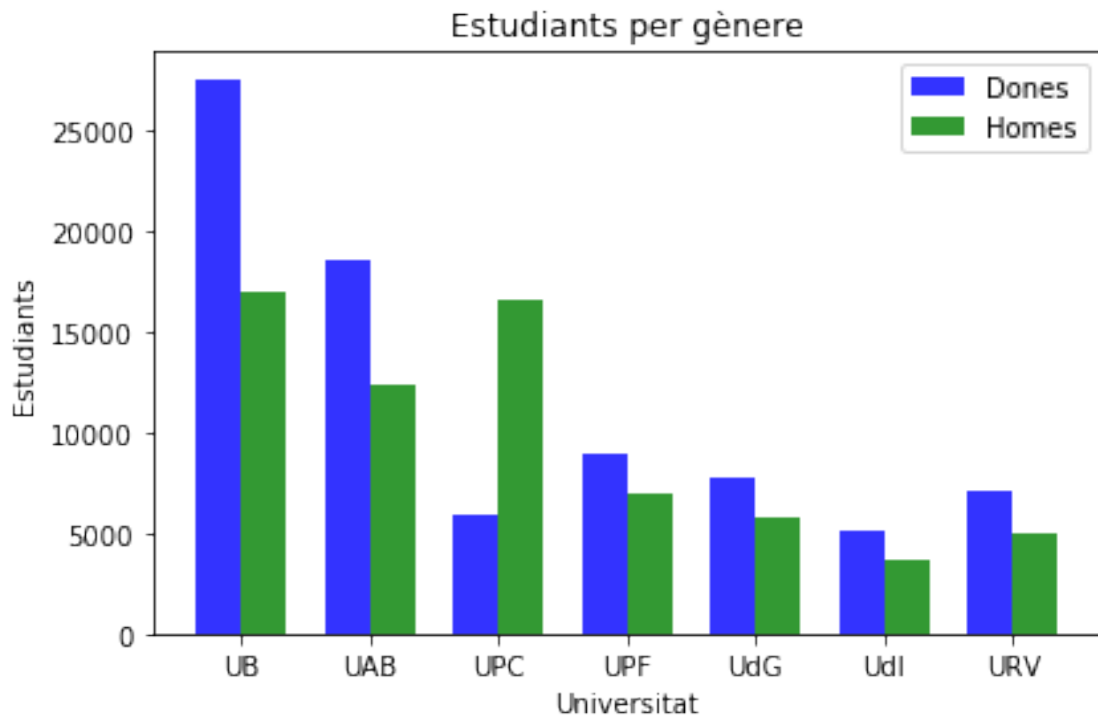
```
[63]: fig, ax = plt.subplots()
index = np.arange(len(estudiants[:,0]))
amplada = 0.35
opacitat = 0.8

dones = plt.bar(index, estudiants[:,0], amplada,
                alpha=opacitat,
                color='b',
                label='Dones')

homes = plt.bar(index+amplada, estudiants[:,1], amplada,
                alpha=opacitat,
                color='g',
                label='Homes')

plt.xlabel('Universitat')
plt.ylabel('Estudiants')
plt.title('Estudiants per gènere')
plt.xticks(index + amplada/2, universitats)
plt.legend()
```

```
plt.tight_layout()
plt.show()
```



### 1.2.2 Exercici:

Feu la gràfica anterior, però amb les columnes apilades enlloc d'una al costat de l'altra.

### 1.2.3 Exercici:

Feu una gràfica de les mateixes dades, però amb dues columnes: una per cada gènere i de colors diferents segons correspongui a cada universitat.