

Módulo de adaptación

Master en Business Intelligence y Big Data

PROFESOR/A
Antonio Sarasa Cabezuelo

Numpy

Numpy

- Es una extensión de Python para dar soporte a operaciones sobre vectores y matrices.
- En Numpy estos objetos se denominan “ndarray” y se caracterizan porque todos los elementos de la matriz son del mismo tipo y están indexados por una tupla de números positivos.
- Observar que `numpy.array` no es lo mismo que la librería estándar de Python `array.array`, dado que esta solo gestiona array de una dimensión y ofrece menos funcionalidad.
- Cada “ndarray” tiene un conjunto de atributos que le caracterizan:
 - `ndarray.ndim`: Número de dimensiones del array.
 - `ndarray.dtype`: Describe el tipo de elementos del array

Numpy

- `ndarray.shape`: Dimensiones del array. Se trata de una tuple de enteros que indicant el tamaño del array en cada dimension. Por ejemplo para una matriz de n filas y m columnas, sus dimensiones serían (n,m) y el número de dimensiones sería 2.
- `ndarray.size`: Número total de elementos del array(producto de los elementos de la dimensión).
- `ndarray.itemsize`: El tamaño en bytes de cada elemento del array.
- `ndarray.data`: Es el buffer conteniendo los elementos actuales del array. Normalmente no se usa este atributo pues se accede a los elementos directamente mediante los índices.

Numpy

```
>>> from numpy import *
>>> a = arange(15).reshape(3, 5)
>>> a
array([[ 0,  1,  2,  3,  4],
       [ 5,  6,  7,  8,  9],
       [10, 11, 12, 13, 14]])
>>> a.shape
(3, 5)
>>> a.ndim
2
>>> a.dtype.name
'int32'
>>> a.itemsize
4
>>> a.size
15
>>> type(a)
numpy.ndarray
>>> b = array([6, 7, 8])
>>> b
array([6, 7, 8])
>>> type(b)
numpy.ndarray
```

Numpy

- Existen varias formas de crear un array:
 - Desde una lista o tuple de Python usando la función array. En este caso el tipo del array resultante se deduce del tipo de elementos de las secuencias.

```
>>> from numpy import *
>>> a = array( [2,3,4] )
>>> a
array([2, 3, 4])
>>> a.dtype
dtype('int32')
>>> b = array([1.2, 3.5, 5.1])
>>> b.dtype
dtype('float64')
```

Numpy

- Algunas observaciones:
 - Un error frecuente consiste en usar la función array con un conjunto de argumentos numéricos en vez de una secuencia de números(lista o tupla).
 - Cuando a la función array se le pasa como argumento una secuencia de secuencias, entonces genera un array de tantas dimensiones como secuencias. Por ejemplo una secuencia de secuencias sería un array bidimensional.

```
>>> b = array( [ (1.5,2,3), (4,5,6) ] )  
>>> b  
array([[ 1.5,  2. ,  3. ],  
       [ 4. ,  5. ,  6. ]])
```

Numpy

- El tipo del array puede ser especificado en el momento de la creación del mismo.

```
>>> c = array( [ [1,2], [3,4] ], dtype=complex )  
>>> c  
array([[ 1.+0.j,  2.+0.j],  
       [ 3.+0.j,  4.+0.j]])
```


Numpy

- Otra forma de crear un array es usando un conjunto de funciones de Numpy que únicamente requieren conocer el tamaño del array pero no su contenido:
 - zeros crea un array lleno de ceros.
 - ones crea un array lleno de unos.
 - empty crea un array cuyo contenido es aleatorio.
- Por defecto en todos los casos, el atributo dtype del array es float64.

Numpy

```
>>> zeros( (3,4) )
array([[0.,  0.,  0.,  0.],
       [0.,  0.,  0.,  0.],
       [0.,  0.,  0.,  0.]])
>>> ones( (2,3,4), dtype=int16 )
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]]], dtype=int16)
>>> empty( (2,3) )
array([[ 3.73603959e-262,  6.02658058e-154,  6.55490914e-260],
       [ 5.30498948e-313,  3.14673309e-307,  1.00000000e+000]])
```

Numpy

- Numpy tiene una función analoga a la función range de Python denominada arange que permite generar secuencias de números. Toma como parámetros el rango de los números a generar y la distancia entre ellos.

```
>>> arange( 10, 30, 5 )  
array([10, 15, 20, 25])  
>>> arange( 0, 2, 0.3 )  
array([ 0. ,  0.3,  0.6,  0.9,  1.2,  1.5,  1.8])
```

- Cuando se usan argumentos reales, es mejor usar la función linspace que recibe como argumento el número de elementos en vez de la distancia entre ellos.

```
>>> linspace( 0, 2, 9 )  
array([ 0. ,  0.25,  0.5 ,  0.75,  1. ,  1.25,  1.5 ,  1.75,  2. ])  
>>> x = linspace( 0, 2*pi, 100 )  
>>> f = sin(x)
```

Numpy

- Cuando se imprime un array:
 - Unidimensional, se imprime como una fila.
 - Bidimensional se imprime como una matriz.
 - Tridimensional se imprime como una lista de matrices.
 - Y así sucesivamente.

```
>>> a = arange(6)
>>> print a
[0 1 2 3 4 5]
>>>
>>> b = arange(12).reshape(4,3)
>>> print b
[[ 0  1  2]
 [ 3  4  5]
 [ 6  7  8]
 [ 9 10 11]]
>>>
>>> c = arange(24).reshape(2,3,4)
>>> print c
[[[ 0  1  2  3]
   [ 4  5  6  7]
   [ 8  9 10 11]]

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

Numpy

- Si un array es demasiado largo, solo se imprime la parte central.

```
>>> print arange(10000)
[  0    1    2 ..., 9997 9998 9999]
>>>
>>> print arange(10000).reshape(100,100)
[[  0    1    2 ...,  97  98  99]
 [ 100 101 102 ..., 197 198 199]
 [ 200 201 202 ..., 297 298 299]
 ...,
 [9700 9701 9702 ..., 9797 9798 9799]
 [9800 9801 9802 ..., 9897 9898 9899]
 [9900 9901 9902 ..., 9997 9998 9999]]
```

- Este comportamiento se puede cambiar para que imprima todo el array entero mediante la sentencia:

`set_printoptions(threshold='nan')`

Numpy

- Se pueden realizar operaciones aritméticas entre las matrices:
 - Las operaciones operan sobre los elementos de la misma posición, y como resultado crean un nuevo array:

```
>>> a = array( [20,30,40,50] )
>>> b = arange( 4 )
>>> b
array([0, 1, 2, 3])
>>> c = a-b
>>> c
array([20, 29, 38, 47])
>>> b**2
array([0, 1, 4, 9])
>>> 10*sin(a)
array([ 9.12945251, -9.88031624,  7.4511316 , -2.62374854])
>>> a<35
array([True, True, False, False], dtype=bool)
```

Numpy

- Si se quiere hacer el product de dos matrices, y no el product element a element se usa el operador dot()

```
>>> A = array( [[1,1],  
...           [0,1]] )  
>>> B = array( [[2,0],  
...           [3,4]] )  
>>> A*B  
array([[2, 0],  
       [0, 4]])  
>>> dot(A,B)  
array([[5, 4],  
       [3, 4]])
```

Numpy

- Los operadores += y *= modifican los arrays en vez de crear uno nuevo.

```
>>> a = ones((2,3), dtype=int)
>>> b = random.random((2,3))
>>> a *= 3
>>> a
array([[3, 3, 3],
       [3, 3, 3]])
>>> b += a
>>> b
array([[ 3.69092703,  3.8324276 ,  3.0114541 ],
       [ 3.18679111,  3.3039349 ,  3.37600289]])
>>> a += b
>>> a
array([[6, 6, 6],
       [6, 6, 6]])
```


Numpy

- Cuando se opera con arrays de diferente tipo, entonces el tipo del array resultante corresponde al más general.

```
>>> a = ones(3, dtype=int32)
>>> b = linspace(0,pi,3)
>>> b.dtype.name
'float64'
>>> c = a+b
>>> c
array([ 1.          ,  2.57079633,  4.14159265])
>>> c.dtype.name
'float64'
>>> d = exp(c*1j)
>>> d
array([ 0.54030231+0.84147098j, -0.84147098+0.54030231j,
       -0.54030231-0.84147098j])
>>> d.dtype.name
'complex128'
```

Numpy

- Muchas operaciones son implementadas como métodos de la clase ndarray, y por defecto se aplican como si el array fuera una lista de números. Sin embargo es posible especificar la dimensión sobre la que se quiere aplicar la operación.

```
>>> a = random.random((2,3))
>>> a
array([[ 0.6903007 ,  0.39168346,  0.16524769],
       [ 0.48819875,  0.77188505,  0.94792155]])
>>> a.sum()
3.4552372100521485
>>> a.min()
0.16524768654743593
>>> a.max()
0.9479215542670073
```

Numpy

```
>>> b = arange(12).reshape(3,4)
>>> b
array([[ 0,  1,  2,  3],
       [ 4,  5,  6,  7],
       [ 8,  9, 10, 11]])
>>>
>>> b.sum(axis=0)
array([12, 15, 18, 21])
>>>
>>> b.min(axis=1)
array([0, 4, 8])
>>>
>>> b.cumsum(axis=1)
array([[ 0,  1,  3,  6],
       [ 4,  9, 15, 22],
       [ 8, 17, 27, 38]])
```

Numpy

- En NumPy proporciona un conjunto de funciones matemáticas denominadas funciones universales tales como sin,cos,exp,...Estas funciones operan elemento a elemento y generan como resultado un nuevo array.

```
>>> B = arange(3)
>>> B
array([0, 1, 2])
>>> exp(B)
array([ 1.          ,  2.71828183,  7.3890561 ])
>>> sqrt(B)
array([ 0.          ,  1.          ,  1.41421356])
>>> C = array([2., -1., 4.])
>>> add(B, C)
array([ 2.,  0.,  6.])
```

Numpy

| Función | Descripción |
|---|--|
| abs, fabs | Calcula el valor absoluto de enteros, números reales y números complejos. |
| sqrt | Calcular la raíz cuadrada de cada elemento |
| square | Calcula el cuadrado de cada elemento |
| exp | Calcula la exponencial de cada elemento |
| log, log10, log2, log1p | Logaritmos en distintas bases. |
| sign | Calcula el signo de cada elemento: 1(+), 0(0), -1(-) |
| ceil | Calcula el entero más pequeño mayor o igual que el elemento dado |
| floor | Calcula el entero más grande menor o igual que el elemento dado |
| rint | Redondea los elementos al entero más cercano |
| modf | Calcula las partes fraccional y entera de un array como arrays separados |
| isnan | Retorna un array de booleanos indicando si cada valor es un número o no |
| isfinite, isinf | Retorna un array de booleanos indicando si cada elemento es finito o infinito. |
| cos, cosh, sin, sinh, tan, tanh | Funciones trigonométricas normales e hiperbólicas |
| arccos, arccosh, arcsin, arcsinh, arctan, arctanh | Funciones trigonométricas inversas |
| logical_not | Calcula el valor de verdad de la negación del array |

Numpy

| Función | Descripción |
|---|--|
| add | Añadir elementos a un array |
| subtract | Restar los elementos del primer array del segundo |
| multiply | Multiplicar elementos del array |
| divide, floor_divide | Dividir truncando o sin truncar |
| power | Hacer la potencia de los elementos del primer array a los exponentes dados en el segundo array |
| maximum, fmax | Elemento máximo consideran o no los nulos |
| minimum, fmin | Elemento mínimo consideran o no los nulos |
| mod | Módulo de los elementos |
| copysign | Copiar los signos de los valores del segundo argumento al primero |
| greater, greater_equal, less, less_equal, equal, not_equal | Operaciones de comparación lógicas: >, >=, <, <=, ==, != |
| logical_and, logical_or, logical_xor | Calcula el valor de verdad de la operación lógica |

Numpy

- Los arrays pueden ser indexados, se pueden seleccionar subrangos y se puede iterar sobre sus elementos:
 - Cuando se accede a un array por índice, se indica un número por cada dimensión.
 - Cuando se elige un subrango se indica por cada dimensión a:b:c dónde a indica dónde se comienza, b dónde se termina, y c el salto entre elementos

Numpy

- Ejemplo con arrays unidimensionales

```
>>> a = arange(10)**3
>>> a
array([ 0,  1,  8, 27, 64, 125, 216, 343, 512, 729])
>>> a[2]
8
>>> a[2:5]
array([ 8, 27, 64])
>>> a[6:2] = -1000
-1000
>>> a
array([-1000,    1, -1000,    27, -1000,   125,   216,   343,   512,   729])
>>> a[ : :-1]
array([ 729,   512,   343,   216,   125, -1000,    27, -1000,    1, -1000])
```


Numpy

- Ejemplo con arrays multidimensionales

```
>>> b =  
array([[ 0,  1,  2,  3],  
       [10, 11, 12, 13],  
       [20, 21, 22, 23],  
       [30, 31, 32, 33],  
       [40, 41, 42, 43]])  
>>> b[2,3]  
23  
>>> b[0:5, 1]  
array([ 1, 11, 21, 31, 41])  
>>> b[ : ,1]  
array([ 1, 11, 21, 31, 41])  
>>> b[1:3, : ]  
array([[10, 11, 12, 13],  
       [20, 21, 22, 23]])
```

Numpy

- Cuando se accede a un array y se indican menos índices que el número de dimensiones entonces se consideran todos los valores de las dimensiones no indicadas.

```
>>> b[-1]
array([40, 41, 42, 43])
```

- También es posible usar “...” para representar el resto de dimensiones.

```
>>> c = array( [ [ [ 0, 1, 2],
...               [10, 12, 13]],
...             [[100,101,102],
...             [110,112,113]] ] )
>>> c.shape
(2, 2, 3)
>>> c[1,...]
array([[100, 101, 102],
       [110, 112, 113]])
>>> c[...,2]
array([[ 2, 13],
       [102, 113]])
```

Numpy

- Para iterar se utiliza “for”:

```
>>> for i in a:
...     print i**(1/3.),
...
nan 1.0 nan 3.0 nan 5.0 6.0 7.0 8.0 9.0

>>> for row in b:
...     print row
...
[0 1 2 3]
[10 11 12 13]
[20 21 22 23]
[30 31 32 33]
[40 41 42 43]
```

Numpy

- También es posible usar en las iteraciones el iterador “flat” que permite iterar sobre todos los elementos del array.

```
>>> for element in b.flat:  
...     print element,  
...  
0 1 2 3 10 11 12 13 20 21 22 23 30 31 32 33 40 41 42 43
```

Numpy

- El tamaño de un array viene dado por el número de elementos de cada dimensión. Sin embargo el tamaño puede ser cambiado:
 - Una opción consiste en aplanar la matriz mediante el commando `ravel()` y a continuación usar la función `reshape()` para establecer las nuevas dimensiones.

```
>>> a =  
array([[ 7.,  5.,  9.,  3.],  
       [ 7.,  2.,  7.,  8.],  
       [ 6.,  8.,  3.,  2.]])  
>>> a.shape  
(3, 4)  
>>> a.ravel()  
array([ 7.,  5.,  9.,  3.,  7.,  2.,  7.,  8.,  6.,  8.,  3.,  2.])  
>>> a.shape = (6, 2)  
>>> a.transpose()  
array([[ 7.,  9.,  7.,  7.,  6.,  3.],  
       [ 5.,  3.,  2.,  8.,  8.,  2.]])
```

Numpy

- Otra opción consiste en usar la función `resize()`, indicando el nuevo tamaño.

```
>>> a
array([[ 7.,  5.],
       [ 9.,  3.],
       [ 7.,  2.],
       [ 7.,  8.],
       [ 6.,  8.],
       [ 3.,  2.]])
>>> a.resize((2,6))
>>> a
array([[ 7.,  5.,  9.,  3.,  7.,  2.],
       [ 7.,  8.,  6.,  8.,  3.,  2.]])
```

- Otra opción sería usar la función `reshape()` que devuelve un nuevo array con el tamaño cambiado.

Numpy

- Numpy permite apilar arrays tanto por columnas como por filas. Para ello se usan las funciones `vstack()` y `hstack()`.

```
>>> a
array([[ 1.,  1.],
       [ 5.,  8.]])
>>> b
array([[ 3.,  3.],
       [ 6.,  0.]])
>>> vstack((a,b))
array([[ 1.,  1.],
       [ 5.,  8.],
       [ 3.,  3.],
       [ 6.,  0.]])
>>> hstack((a,b))
array([[ 1.,  1.,  3.,  3.],
       [ 5.,  8.,  6.,  0.]])
```

- Existen funciones equivalentes a `vstack()` y `hstack()` pero que solo pueden usarse para arrays de una dimensión: `column_stack()`, `row_stack()`, `r_()` y `c_()`

Numpy

- A veces puede ser interesante dividir un array, para lo cual Numpy proporciona la función `hsplit()`, `vsplit()` y `array_split()` que permiten dividir un array por su dimensión horizontal, vertical o especificando que dimensión se desea respectivamente.

```
>>> a =  
array([[ 8.,  8.,  3.,  9.,  0.,  4.,  3.,  0.,  0.,  6.,  4.,  4.],  
       [ 0.,  3.,  2.,  9.,  6.,  0.,  4.,  5.,  7.,  5.,  1.,  4.]])  
>>> hsplit(a,3) :  
[array([[ 8.,  8.,  3.,  9.],  
       [ 0.,  3.,  2.,  9.]]) , array([[ 0.,  4.,  3.,  0.],  
       [ 6.,  0.,  4.,  5.]]) , array([[ 0.,  6.,  4.,  4.],  
       [ 7.,  5.,  1.,  4.]])]  
>>> hsplit(a,(3,4))  
[array([[ 8.,  8.,  3.],  
       [ 0.,  3.,  2.]]) , array([[ 9.],  
       [ 9.]]) , array([[ 0.,  4.,  3.,  0.,  0.,  6.,  4.,  4.],  
       [ 6.,  0.,  4.,  5.,  7.,  5.,  1.,  4.]])]
```


Numpy

- Cuando se trabaja con arrays a veces interesa que las operaciones afecten al array y en otras ocasiones interesa que el array se mantenga intacto:
 - Las asignaciones no hacen copia del array o sus datos. Se trata del mismo array. Lo mismo ocurre con las llamadas a funciones.

```
>>> a = arange(12)
>>> b = a
>>> b is a
True
>>> b.shape = 3,4
>>> a.shape
(3, 4)
```

Numpy

- Otra posibilidad es crear una vista con el método `view()`, creándose un nuevo array que toma los datos del array original, pero no se trata del mismo array, y no se ve afectado por las operaciones que se hagan sobre la vista.

```
>>> c = a.view()
>>> c is a
False
>>> c.shape = 2,6
>>> a.shape
(3, 4)
>>> c[0,4] = 1234
>>> a
array([[ 0,  1,  2,  3],
       [1234,  5,  6,  7],
       [ 8,  9, 10, 11]])
```

Numpy

- Por ultimo con el método `copy()` se realiza una copia independiente del array.

```
>>> d = a.copy()
>>> d is a
False
>>> d[0,0] = 9999
>>> a
array([[ 0, 10, 10, 3],
       [1234, 10, 10, 7],
       [ 8, 10, 10, 11]])
```

Numpy

- Otras posibilidades de Numpy:
 - Operaciones sobre arrays de booleanos. Los métodos `any` and `all`, permiten chequear si algún valor es cierto o si todos los valores son ciertos respectivamente.

```
In [149]: bools=array([False, False, True,True])
```

```
In [150]: bools.any()
```

```
Out[150]: True
```

```
In [151]: bools.all()
```

```
Out[151]: False
```

Numpy

- Ordenación de arrays usando el método `sort()`. En el caso de arrays multidimensionales hay que indicar la dimensión sobre la que se ordena.

```
In [153]: arr=array([0.609,0.462, 0.098,0.123,0.987,0.0185,-1.345,-0.567])
```

```
In [154]: arr.sort()
```

```
In [155]: arr
```

```
Out[155]: array([-1.345 , -0.567 ,  0.0185,  0.098 ,  0.123 ,  0.462 ,  0.609 ,  
                0.987 ])
```

```
In [156]: b=array([[ 0,  1,  2,  3],  
                  [1234,  5,  6,  7],  
                  [ 8,  9, 10, 11]])
```

```
In [157]: b.sort(1)
```

```
In [158]: b
```

```
Out[158]: array([[ 0,  1,  2,  3],  
                 [ 5,  6,  7, 1234],  
                 [ 8,  9, 10, 11]])
```

Numpy

- Es posible manipular polinomios utilizando la libreria polynomials.

```
In [162]: from numpy.polynomial import Polynomial as P
```

```
In [163]: polinomio=P([1,2,3])
```

```
In [164]: print(polinomio)
```

```
poly([ 1.  2.  3.])
```

```
In [166]: print(polinomio+polinomio)
```

```
poly([ 2.  4.  6.])
```

Numpy

- Sobre los arrays es posible realizar diferentes tipos de productos entre arrays:
 - Producto interno , usando la función `inner()`
 - Producto externo, usando la función `outer()`
 - Producto cruzado , usando la función `cross()`

Numpy

```
In [167]: a= array([2,34,4])  
  
In [168]: b=array([2,5,6])  
  
In [169]: z=inner(a,b)  
  
In [170]: z  
Out[170]: 198  
  
In [171]: z=outer(a,b)  
  
In [172]: z  
Out[172]: array([[ 4, 10, 12],  
                 [ 68, 170, 204],  
                 [ 8, 20, 24]])  
  
In [173]: z=cross(a,b)  
  
In [175]: z  
Out[175]: array([184, -4, -58])
```


Numpy

- Para definir una matriz se puede optar por crear un array multidimensional o bien utilizar la libreria matrix que tiene los mismos métodos que array.

```
In [176]: m=matrix([[2,3],[3,2]])
```

```
In [177]: m
```

```
Out[177]: matrix([[2, 3],  
                 [3, 2]])
```

```
In [178]: n=matrix([[1,2],[-5,2]])
```

```
In [179]: n
```

```
Out[179]: matrix([[ 1,  2],  
                 [-5,  2]])
```

```
In [180]: n+m
```

```
Out[180]: matrix([[ 3,  5],  
                 [-2,  4]])
```

Numpy

- Numpy proporciona una función que puede ser aplicada a un array y retorna un par de vectores los valores y rangos del histograma, pero no los representa gráficamente. Para ello es necesario usar la función plot de la librería matplotlib.

```
In [209]: import numpy
```

```
In [210]: import pylab
```

```
In [212]: mu, sigma = 2, 0.5
```

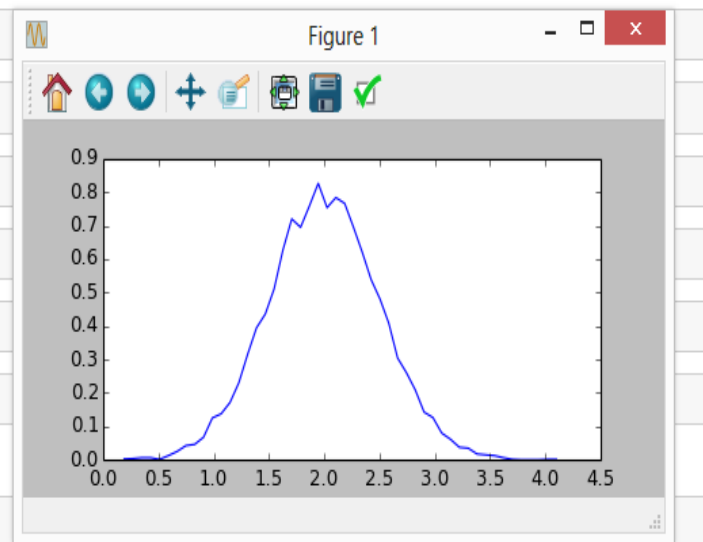
```
In [213]: v = numpy.random.normal(mu, sigma, 10000)
```

```
In [214]: (n, bins) = numpy.histogram(v, bins=50, normed=True)
```

```
In [215]: pylab.plot(.5*(bins[1:]+bins[:-1]), n)
```

```
Out[215]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0xa5d4d30>]
```

```
In [*]: pylab.show()
```



Numpy

- En las siguientes transparencias se van a mostrar agrupados algunas funciones útiles que proporciona Numpy para realizar operaciones matemáticas, álgebra lineal, operaciones de conjuntos,...

Numpy

- Métodos matemáticos de Numpy

| Metodo | Descripción |
|-------------------|---|
| sum | Suma todos los elementos de un array. |
| mean | Media aritmética. |
| std, var | Desviación estándar y varianza |
| min, max | Mínimo y máximo |
| argmin, argmax | Índices del mínimo y del máximo elemento. |
| cumsum | Suma acumulativa de elementos empezando por 0 |
| cumprod | Producto acumulativo de elementos empezando por 1 |

Numpy

- Algunos ejemplos:

```
In [181]: import numpy.random as R
```

```
In [182]: arr=R.randn(5,4)
```

```
In [183]: arr.mean()
```

```
Out[183]: 0.13742699092643684
```

```
In [184]: arr.sum()
```

```
Out[184]: 2.7485398185287369
```

```
In [186]: arr.mean(axis=1)
```

```
Out[186]: array([ 0.20443882,  0.46320307, -0.98564746,  0.6424256 ,  0.36271492])
```

Numpy

- Operaciones sobre conjuntos en Numpy

| Método | Descripción |
|-------------------|---|
| unique(x) | Conjunto ordenado de elementos únicos en x |
| intersect1d(x, y) | Conjunto ordenado de elementos comunes en x e y |
| union1d(x, y) | Conjunto ordenado de la unión de elementos de x e y |
| in1d(x, y) | Array de booleanos que indican si cada elemento de x está contenido en y. |
| setdiff1d(x, y) | Conjunto diferencia de elementos que están en x y no en y |
| setxor1d(x, y) | Conjunto de la diferencia simétrica. Elementos que están en uno u otro, pero no en ambos. |

Numpy

- Algunos ejemplos:

```
In [188]: nombres1=array(["Juan","Luisa","Juan","Antonio","Pepe", "José","Daniel","Eva"])

In [189]: nombres2=array(["Juan","Maria","Juan","Alfonso","Pepe", "Laura","Daniel","Eva"])

In [190]: unique(nombres1)
Out[190]: array(['Antonio', 'Daniel', 'Eva', 'Jos\xc3\xa1', 'Juan', 'Luisa', 'Pepe'],
               dtype='<S7')

In [191]: intersect1d(nombres1,nombres2)
Out[191]: array(['Daniel', 'Eva', 'Juan', 'Pepe'],
               dtype='<S7')

In [192]: union1d(nombres1,nombres2)
Out[192]: array(['Alfonso', 'Antonio', 'Daniel', 'Eva', 'Jos\xc3\xa1', 'Juan',
               'Laura', 'Luisa', 'Maria', 'Pepe'],
               dtype='<S7')
```

Numpy

- Operaciones de algebra lineal en Numpy(libreria numpy.linalg)

| Función | Descripción |
|---------|--|
| diag | Retorna los elementos de la diagonal de una matriz cuadrada como un array de 1 dimensión o convierte una matriz de una dimensión en una matriz cuadrada con cero en la diagonal. |
| dot | Multipliación de matrices |
| trace | Cálcula la suma de los elementos de la diagonal |
| det | Cálcula el determinante de una matriz cuadrada |
| eig | Cálcula los autovalores y autovectores de una matriz cuadrada |
| inv | Calcula la inversa de una matriz cuadrada |
| pinv | Calcula la pseudoinversa de Moore-Penrose de una matriz cuadrada |
| qr | Cálcula la descomposición QR |
| svd | Cálcula la descomposición en valores singulares (SVD) |
| solve | Resuelve el sistema lineal $Ax = b$ para x donde A es una matriz cuadrada |
| lstsq | Cálcula la solución de mínimos cuadrados de $y = Xb$ |

Numpy

- Algunos ejemplos:

```
In [193]: from numpy.linalg import inv,qr
```

```
In [194]: x=array([[1,2,3],[4,5,6]])
```

```
In [200]: y=array([[6,7],[4,8],[9,20]])
```

```
In [203]: z=x.dot(y)
```

```
In [204]: inv(z)
```

```
Out[204]: array([[ -0.44131455,  0.19483568],  
                [ 0.23004695, -0.09624413]])
```

```
In [205]: q,r=qr(z)
```

```
In [206]: r
```

```
Out[206]: array([[ -106.23088063, -205.4675615 ],  
                [   0.          , -4.01013338]])
```

Numpy

- Aleatoriedad en Numpy(librería numpy.random)

| Function | Description |
|-------------|---|
| seed | Semilla para el generador de números aleatorios |
| permutation | Retorna una permutación aleatoria de una secuencia o retorna un rango de valores permutado. |
| shuffle | Permuta aleatoriamente una secuencia |
| rand | Dibuja casos de una distribución uniforme |
| randint | Dibuja enteros aleatorios desde un rango dado. |
| randn | Dibuja casos de una distribución normal con media 0 y desviación estándar 1. |
| binomial | Dibuja casos de una distribución binomial |
| normal | Dibuja casos de una distribución normal |
| beta | Dibuja casos de una distribución beta |
| chisquare | Dibuja casos de una distribución chi-square |
| gamma | Dibuja casos de una distribución Gamma |
| uniform | Dibuja casos de una distribución uniforme [0, 1) |

Numpy

- Algunos ejemplos:

```
- -  
In [207]: casos=R.normal(size=(4,4))
```

```
In [208]: casos
```

```
Out[208]: array([[ -1.87280505,  -1.25777016,  -1.35338977,  -1.55918987],  
                 [  0.46970949,   2.21909482,  -0.08786561,   0.49332454],  
                 [  0.20774166,  -0.07832509,  -1.16346918,  -1.70062967],  
                 [  0.41671736,   0.1496858 ,  -0.54470983,   0.14271311]])
```

Numpy

- Para profundizar en:

<http://docs.scipy.org/doc/>