

```
In [1]: # COMPUTACIÓN BLANDA - Sistemas y Computación
# -----
# Introducción a numpy
# -----
# Lección 02
#
# ** Técnicas de apilamiento
# ** División de arrays
# ** Propiedades de arrays
#
# -----
```

```
In [29]: # Se importa la librería numpy

import numpy as np
# APILAMIENTO
# -----
# Apilado
# Las matrices se pueden apilar horizontalmente, en profundidad o
# verticalmente. Podemos utilizar, para ese propósito,
# las funciones vstack, dstack, hstack, column_stack, row_stack y concatenate.
# Para empezar, vamos a crear dos arrays
# Matriz a
a = np.arange(12).reshape(4,3)
print('a =\n', a, '\n')
# Matriz b, creada a partir de la matriz a
b = a*2
print('b =\n', b, '\n')
c = a*3
print('c =\n', c)
# Utilizaremos estas dos matrices para mostrar los mecanismos
# de apilamiento disponibles
```

```
a =
[[ 0  1  2]
 [ 3  4  5]
 [ 6  7  8]
 [ 9 10 11]]
```

```
b =
[[ 0  2  4]
 [ 6  8 10]
 [12 14 16]
 [18 20 22]]
```

```
c =
[[ 0  3  6]
 [ 9 12 15]
 [18 21 24]
 [27 30 33]]
```

```
In [30]: # APILAMIENTO HORIZONTAL
# Matrices origen
print('a =\n', a, '\n')
print('b =\n', b, '\n')
print('c =\n', c, '\n')
# Apilamiento horizontal
print('Apilamiento horizontal =\n', np.hstack((a,b,c)) )
```

```
a =
[[ 0  1  2]
 [ 3  4  5]
 [ 6  7  8]
 [ 9 10 11]]
```

```
b =
[[ 0  2  4]
 [ 6  8 10]
 [12 14 16]
 [18 20 22]]
```

```
c =
[[ 0  3  6]
 [ 9 12 15]
 [18 21 24]
 [27 30 33]]
```

```
Apilamiento horizontal =
[[ 0  1  2  0  2  4  0  3  6]
 [ 3  4  5  6  8 10  9 12 15]
 [ 6  7  8 12 14 16 18 21 24]
 [ 9 10 11 18 20 22 27 30 33]]
```

```
In [35]: # APILAMIENTO HORIZONTAL - Variante
# Utilización de la función: concatenate()
# Matrices origen
print('a =\n', a, '\n')
print('b =\n', b, '\n')
# Apilamiento horizontal
print( 'Apilamiento horizontal con concatenate = \n',
np.concatenate((a,b), axis=0) )
# Si axis=1, el apilamiento es horizontal
```

```
a =
[[ 0  1  2]
 [ 3  4  5]
 [ 6  7  8]
 [ 9 10 11]]
```

```
b =
[[ 0  2  4]
 [ 6  8 10]
 [12 14 16]
 [18 20 22]]
```

```
Apilamiento horizontal con concatenate =
[[ 0  1  2]
 [ 3  4  5]
 [ 6  7  8]
 [ 9 10 11]
 [ 0  2  4]
 [ 6  8 10]
 [12 14 16]
 [18 20 22]]
```

```
In [36]: # APILAMIENTO VERTICAL
# Matrices origen
print('a =\n', a, '\n')
print('b =\n', b, '\n')
print('c =\n', c, '\n')
# Apilamiento vertical
print( 'Apilamiento vertical =\n', np.vstack((a,b,c)) )
```

```
a =
[[ 0  1  2]
 [ 3  4  5]
 [ 6  7  8]
 [ 9 10 11]]
```

```
b =
[[ 0  2  4]
 [ 6  8 10]
 [12 14 16]
 [18 20 22]]
```

```
c =
[[ 0  3  6]
 [ 9 12 15]
 [18 21 24]
 [27 30 33]]
```

```
Apilamiento vertical =
[[ 0  1  2]
 [ 3  4  5]
 [ 6  7  8]
 [ 9 10 11]
 [ 0  2  4]
 [ 6  8 10]
 [12 14 16]
 [18 20 22]
 [ 0  3  6]
 [ 9 12 15]
 [18 21 24]
 [27 30 33]]
```

```
In [37]: # APILAMIENTO VERTICAL - Variante

# Utilización de la función: concatenate()
# Matrices origen
print('a =\n', a, '\n')
print('b =\n', b, '\n')
# Apilamiento vertical
print( 'Apilamiento vertical con concatenate =\n',
np.concatenate((a,b), axis=1) )
# Si axis=0, el apilamiento es vertical
```

```
a =
[[ 0  1  2]
 [ 3  4  5]
 [ 6  7  8]
 [ 9 10 11]]
```

```
b =
[[ 0  2  4]
 [ 6  8 10]
 [12 14 16]
 [18 20 22]]
```

```
Apilamiento vertical con concatenate =
[[ 0  1  2  0  2  4]
 [ 3  4  5  6  8 10]
 [ 6  7  8 12 14 16]
 [ 9 10 11 18 20 22]]
```

```
In [38]: # APILAMIENTO EN PROFUNDIDAD

# En el apilamiento en profundidad, se crean bloques utilizando
# parejas de datos tomados de las dos matrices
# Matrices origen
print('a =\n', a, '\n')
print('b =\n', b, '\n')
print('c =\n', c, '\n')
# Apilamiento en profundidad
print( 'Apilamiento en profundidad =\n', np.dstack((a,b,c)) )
```

```
a =
[[ 0  1  2]
 [ 3  4  5]
 [ 6  7  8]
 [ 9 10 11]]
```

```
b =
[[ 0  2  4]
 [ 6  8 10]
 [12 14 16]
 [18 20 22]]
```

```
c =
[[ 0  3  6]
 [ 9 12 15]
 [18 21 24]
 [27 30 33]]
```

```
Apilamiento en profundidad =
[[[ 0  0  0]
 [ 1  2  3]
 [ 2  4  6]]
```

```
[[ 3  6  9]
 [ 4  8 12]
 [ 5 10 15]]
```

```
[[ 6 12 18]
 [ 7 14 21]
 [ 8 16 24]]
```

```
[[ 9 18 27]
 [10 20 30]
 [11 22 33]]]
```

```
In [41]: # APILAMIENTO POR COLUMNAS

# El apilamiento por columnas es similar a hstack()
# Se apilan las columnas, de izquierda a derecha, y tomándolas
# de los bloques definidos en la matriz
# Matrices origen
print('a =\n', a, '\n')
print('b =\n', b, '\n')
print('c =\n', c, '\n')

d = b*2
print('d =\n', d, '\n')

# Apilamiento vertical
print( 'Apilamiento por columnas =\n',
np.column_stack((a,b,c,d)) )
```

```
a =
[[ 0  1  2]
 [ 3  4  5]
 [ 6  7  8]
 [ 9 10 11]]
```

```
b =
[[ 0  2  4]
 [ 6  8 10]
 [12 14 16]
 [18 20 22]]
```

```
c =
[[ 0  3  6]
 [ 9 12 15]
 [18 21 24]
 [27 30 33]]
```

```
d =
[[ 0  4  8]
 [12 16 20]
 [24 28 32]
 [36 40 44]]
```

```
Apilamiento por columnas =
[[ 0  1  2  0  2  4  0  3  6  0  4  8]
 [ 3  4  5  6  8 10  9 12 15 12 16 20]
 [ 6  7  8 12 14 16 18 21 24 24 28 32]
 [ 9 10 11 18 20 22 27 30 33 36 40 44]]
```

```
In [42]: # APILAMIENTO POR FILAS

# El apilamiento por fila es similar a vstack()
# Se apilan las filas, de arriba hacia abajo, y tomándolas
# de los bloques definidos en la matriz
# Matrices origen
print('a =\n', a, '\n')
print('b =\n', b, '\n')
print('d =\n', d, '\n')
# Apilamiento vertical
print( 'Apilamiento por filas =\n',
np.row_stack((a,b,d)) )
```

```
a =
[[ 0  1  2]
 [ 3  4  5]
 [ 6  7  8]
 [ 9 10 11]]
```

```
b =
[[ 0  2  4]
 [ 6  8 10]
 [12 14 16]
 [18 20 22]]
```

```
d =
[[ 0  4  8]
 [12 16 20]
 [24 28 32]
 [36 40 44]]
```

```
Apilamiento por filas =
[[ 0  1  2]
 [ 3  4  5]
 [ 6  7  8]
 [ 9 10 11]
 [ 0  2  4]
 [ 6  8 10]
 [12 14 16]
 [18 20 22]
 [ 0  4  8]
 [12 16 20]
 [24 28 32]
 [36 40 44]]
```

```
In [10]: # DIVISIÓN DE ARRAYS

# Las matrices se pueden dividir vertical, horizontalmente o en profundidad.
# Las funciones involucradas son hsplit, vsplit, dsplit y split.
# Podemos hacer divisiones de las matrices utilizando su estructura inicial
# o hacerlo indicando la posición después de la cual debe ocurrir la división
```



```
In [51]: # DIVISIÓN HORIZONTAL
print(a, '\n')
print(b, '\n')
# El código resultante divide una matriz a lo largo de su eje horizontal
# en tres piezas del mismo tamaño y forma:}
print('Array con división horizontal =\n', np.hsplit(a, 3), '\n')
# El mismo efecto se consigue con split() y utilizando una bandera a 1
print('Array con división horizontal, uso de split() =\n',
np.split(a, 3, axis=1))
print('Array con división horizontal, uso de split() =\n',
np.split(b, 3, axis=1))
```

```
[[ 0  1  2]
 [ 3  4  5]
 [ 6  7  8]
 [ 9 10 11]]
```

```
[[ 0  2  4]
 [ 6  8 10]
 [12 14 16]
 [18 20 22]]
```

Array con división horizontal =

```
[array([[0],
       [3],
       [6],
       [9]]), array([[ 1],
       [ 4],
       [ 7],
       [10]]), array([[ 2],
       [ 5],
       [ 8],
       [11]])]
```

Array con división horizontal, uso de split() =

```
[array([[0],
       [3],
       [6],
       [9]]), array([[ 1],
       [ 4],
       [ 7],
       [10]]), array([[ 2],
       [ 5],
       [ 8],
       [11]])]
```

Array con división horizontal, uso de split() =

```
[array([[ 0],
       [ 6],
       [12],
       [18]]), array([[ 2],
       [ 8],
       [14],
       [20]]), array([[ 4],
       [10],
       [16],
       [22]])]
```

```
In [54]: # DIVISIÓN VERTICAL
print(a, '\n')
# La función vsplit divide el array a lo largo del eje vertical:
print('División Vertical = \n', np.vsplit(a, 4), '\n')
# El mismo efecto se consigue con split() y utilizando una bandera a 0
print('Array con división vertical, uso de split() =\n',
np.split(a, 3, axis=1))
```

```
[[ 0  1  2]
 [ 3  4  5]
 [ 6  7  8]
 [ 9 10 11]]
```

```
División Vertical =
[array([[0, 1, 2]]), array([[3, 4, 5]]), array([[6, 7, 8]]), array([[ 9, 10,
11]])]
```

```
Array con división vertical, uso de split() =
[array([[0],
       [3],
       [6],
       [9]]), array([[ 1],
       [ 4],
       [ 7],
       [10]]), array([[ 2],
       [ 5],
       [ 8],
       [11]])]
```

```
In [61]: # DIVISIÓN EN PROFUNDIDAD

# La función dsplit, como era de esperarse, realiza división
# en profundidad dentro del array
# Para ilustrar con un ejemplo, utilizaremos una matriz de rango tres
c = np.arange(125).reshape(5, 5, 5)
print(c, '\n')
# Se realiza la división
print('División en profundidad =\n', np.dsplit(c,5), '\n')
```

```
[[[ 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 36 37 38 39]
 [ 40 41 42 43 44]
 [ 45 46 47 48 49]]]
```

```
[[ 50 51 52 53 54]
 [ 55 56 57 58 59]
 [ 60 61 62 63 64]
 [ 65 66 67 68 69]
 [ 70 71 72 73 74]]]
```

```
[[ 75 76 77 78 79]
 [ 80 81 82 83 84]
 [ 85 86 87 88 89]
 [ 90 91 92 93 94]
 [ 95 96 97 98 99]]]
```

```
[[100 101 102 103 104]
 [105 106 107 108 109]
 [110 111 112 113 114]
 [115 116 117 118 119]
 [120 121 122 123 124]]]
```

División en profundidad =

```
[array([[ 0],
        [ 5],
        [10],
        [15],
        [20]]],

      [[ 25],
       [ 30],
       [ 35],
       [ 40],
       [ 45]]],

      [[ 50],
       [ 55],
       [ 60],
       [ 65],
       [ 70]]],

      [[ 75],
       [ 80],
       [ 85],
       [ 90],
       [ 95]]],

      [[100],
       [105],
```

```
[110],  
[115],  
[120]]]), array([[[ 1],  
[ 6],  
[ 11],  
[ 16],  
[ 21]],  
  
[[ 26],  
[ 31],  
[ 36],  
[ 41],  
[ 46]],  
  
[[ 51],  
[ 56],  
[ 61],  
[ 66],  
[ 71]],  
  
[[ 76],  
[ 81],  
[ 86],  
[ 91],  
[ 96]],  
  
[[101],  
[106],  
[111],  
[116],  
[121]]]), array([[[ 2],  
[ 7],  
[ 12],  
[ 17],  
[ 22]],  
  
[[ 27],  
[ 32],  
[ 37],  
[ 42],  
[ 47]],  
  
[[ 52],  
[ 57],  
[ 62],  
[ 67],  
[ 72]],  
  
[[ 77],  
[ 82],  
[ 87],  
[ 92],  
[ 97]],  
  
[[102],  
[107],  
[112],
```

```
[117],  
[122]]]), array([[[ 3],  
[ 8],  
[ 13],  
[ 18],  
[ 23]],  
  
[[ 28],  
[ 33],  
[ 38],  
[ 43],  
[ 48]],  
  
[[ 53],  
[ 58],  
[ 63],  
[ 68],  
[ 73]],  
  
[[ 78],  
[ 83],  
[ 88],  
[ 93],  
[ 98]],  
  
[[103],  
[108],  
[113],  
[118],  
[123]]]), array([[[ 4],  
[ 9],  
[ 14],  
[ 19],  
[ 24]],  
  
[[ 29],  
[ 34],  
[ 39],  
[ 44],  
[ 49]],  
  
[[ 54],  
[ 59],  
[ 64],  
[ 69],  
[ 74]],  
  
[[ 79],  
[ 84],  
[ 89],  
[ 94],  
[ 99]],  
  
[[104],  
[109],  
[114],  
[119],
```

```
[124]]]]]
```

```
In [14]: # PROPIEDADES DE LOS ARRAYS
```

```
In [15]: # El atributo ndim calcula el número de dimensiones
```

```
print(b, '\n')
print('ndim: ', b.ndim)
```

```
[[ 0  2  4]
 [ 6  8 10]
 [12 14 16]]
```

```
ndim:  2
```

```
In [16]: # El atributo size calcula el número de elementos
```

```
print(b, '\n')
print('size: ', b.size)
```

```
[[ 0  2  4]
 [ 6  8 10]
 [12 14 16]]
```

```
size:  9
```

```
In [17]: # El atributo itemsize obtiene el número de bytes por cada
```

```
# elemento en el array
print('itemsize: ', b.itemsize)
```

```
itemsize:  4
```

```
In [18]: # El atributo nbytes calcula el número total de bytes del array
```

```
print(b, '\n')
print('nbytes: ', b.nbytes, '\n')
# Es equivalente a la siguiente operación
print('nbytes equivalente: ', b.size * b.itemsize)
```

```
[[ 0  2  4]
 [ 6  8 10]
 [12 14 16]]
```

```
nbytes:  36
```

```
nbytes equivalente:  36
```

In [19]: *# El atributo T tiene el mismo efecto que la transpuesta de la matriz*

```
b.resize(6,4)
print(b, '\n')
print('Transpuesta: ', b.T)
```

```
[[ 0  2  4  6]
 [ 8 10 12 14]
 [16  0  0  0]
 [ 0  0  0  0]
 [ 0  0  0  0]
 [ 0  0  0  0]]
```

```
Transpuesta: [[ 0  8 16  0  0  0]
 [ 2 10  0  0  0  0]
 [ 4 12  0  0  0  0]
 [ 6 14  0  0  0  0]]
```

In [20]: *# Los números complejos en numpy se representan con j*

```
b = np.array([1.j + 1, 2.j + 3])
print('Complejo: \n', b)
```

```
Complejo:
[1.+1.j 3.+2.j]
```

In [21]: *# El atributo real nos da la parte real del array,
o el array en sí mismo si solo contiene números reales*
El atributo imag contiene la parte imaginaria del array

```
print('real: ', b.real, '\n')
print('imaginario: ', b.imag)
```

```
real: [1. 3.]
```

```
imaginario: [1. 2.]
```

In [22]: *# Si el array contiene números complejos, entonces el tipo de datos*

```
# se convierte automáticamente a complejo
print(b.dtype)
```

```
complex128
```



```
In [23]: # El atributo flat devuelve un objeto numpy.flatiter.
# Esta es la única forma de adquirir un flatiter:
# no tenemos acceso a un constructor de flatiter.
# El apartamento El iterador nos permite recorrer una matriz
# como si fuera una matriz plana, como se muestra a continuación:
# En el siguiente ejemplo se clarifica este concepto
b = np.arange(4).reshape(2,2)
print(b, '\n')
f = b.flat
print(f, '\n')
# Ciclo que itera a lo largo de f
for item in f: print (item)
# Selección de un elemento
print('\n')
print('Elemento 2: ', b.flat[2])
# Operaciones directas con flat
b.flat = 7
print(b, '\n')
b.flat[[1,3]] = 1
print(b, '\n')
```

```
[[0 1]
 [2 3]]
```

```
<numpy.flatiter object at 0x02E58C70>
```

```
0
1
2
3
```

```
Elemento 2:  2
[[7 7]
 [7 7]]
```

```
[[7 1]
 [7 1]]
```

In []: