

Tutorial de NumPy en Español

Este tutorial va de la mano con un blog que publiqué en Platzi: [Tutorial de NumPy](#)

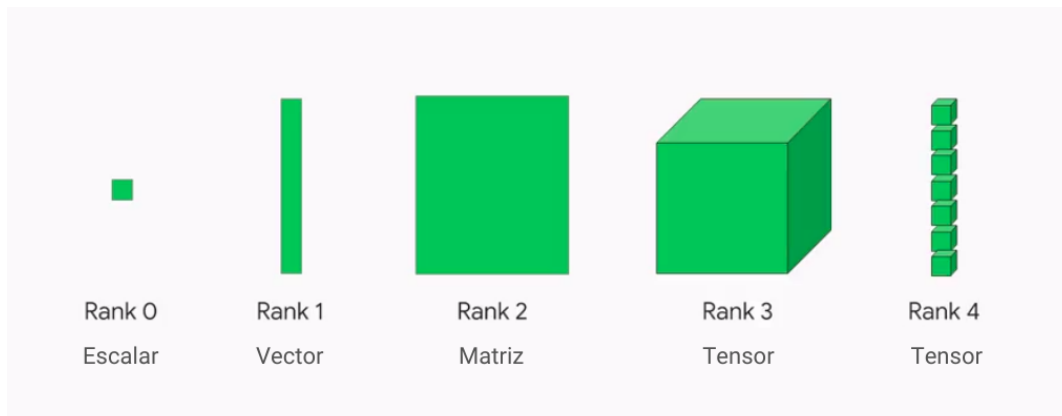


Se lo importa con la siguiente convención:

```
import numpy as np
```

Arrays de NumPy

- 1D: Vector
- 2D: Matriz
- 3D+: Tensor



¿Cómo se ven en código? *(Ignora cómo lo construí, más adelante te enseñaré a hacerlo)*

```
import numpy as np
```

```
vector = np.arange(5)  
vector
```

```
array([0, 1, 2, 3, 4])
```

```
matrix = np.arange(9).reshape(3, 3)  
matrix
```

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

```
tensor = np.arange(12).reshape(3, 2, 2)
tensor
```

```
array([[[ 0,  1],
        [ 2,  3]],

       [[ 4,  5],
        [ 6,  7]],

       [[ 8,  9],
        [10, 11]]])
```

Propiedades de los arrays

- Deben tener un único tipo de dato
- Siempre del mismo tamaño "rectangular"

Correcto 

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

Tamaño: (3, 3); tipo: enteros

Incorrecto 

```
[1.7 2.5 5]
[0.0 '3.5']
[7.3 2.3 4 1.1]
```

Tamaño: (???), tipo: float, int & str (?)

¿Cómo crear un array en NumPy?

La forma más directa de crearlo es con `np.array(tu_lista)`. Y al igual que las listas, puedes acceder a sus valores por medio de sus índices.

```
my_first_vector = np.array([2, 5, 6, 23])
print(my_first_vector)
```

```
[ 2  5  6 23]
```

```
my_first_matrix = np.array([[2, 4], [6, 8]])
print(my_first_matrix)
```

```
[[2 4]
 [6 8]]
```

```
my_list = [0, 1, 2, 3, 4]
print(np.array(my_list))
```

```
[0 1 2 3 4]
```

Secuencias

También puedes crear rápidamente un array con secuencias de números:

`np.arange()`

Funciona parecido a `range` en Python, solo que en lugar de regresar un generador, retorna un *ndarray*. Sus argumentos principales son: `start`, `stop` y `step`. Con lo que puedes dar un rango de valores y cada cuánto quieres que aparezcan.

Toma en cuenta que `start` es inclusivo y `stop` es exclusivo. Igual que al hacer slicing en una lista.

```
print(np.arange(start=2, stop=10, step=2))
```

```
[2 4 6 8]
```

```
print(np.arange(11, 1, -2))
```

```
[11 9 7 5 3]
```

np.linspace()

Con `np.arange()` puedes decir cada cuánto genere los elementos y con ello te dará un tamaño de array. En cambio con `np.linspace()` puedes decir el tamaño del array y los *steps* se calcularán automáticamente. Y aquí tanto `start` como `stop` son inclusivos.

```
print(np.linspace(start=11, stop=12, num=18))
```

```
[11.          11.05882353 11.11764706 11.17647059 11.23529412 11.29411765
 11.35294118 11.41176471 11.47058824 11.52941176 11.58823529 11.64705882
 11.70588235 11.76470588 11.82352941 11.88235294 11.94117647 12.          ]
```

```
print(np.linspace(0, 1, 11))
```

```
[0.  0.1 0.2 0.3 0.4 0.5 0.6 0.7 0.8 0.9 1. ]
```

Arreglos vacíos y predefinidos

Es posible que necesites crear arreglos "vacíos" o con valores pre-definidos.

np.zeros() y np.ones()

```
print(np.zeros(4))
```

```
print(np.zeros((2, 2)))
```

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

```
print(np.ones(6))
```

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

np.full()

Crea un array con un valor en específico. Tiene 2 argumentos principales: `shape` que tiene que ser pasado como una tupla con las dimensiones y `fill_value` con el valor que queramos.

```
print(np.full(shape=(2, 2), fill_value=5))
```

```
[[5 5]
 [5 5]]
```

```
print(np.full((2, 3, 4), 0.55))
```

```
[[[0.55 0.55 0.55 0.55]
  [0.55 0.55 0.55 0.55]
  [0.55 0.55 0.55 0.55]]

 [[0.55 0.55 0.55 0.55]
  [0.55 0.55 0.55 0.55]
  [0.55 0.55 0.55 0.55]]]
```

np.full_like()

Sirve si ya tienes un array y quieres tomarlo como base para crear otro con el mismo tamaño, pero con un mismo valor.

```
base = np.linspace(2, 6, 4)
print(np.full_like(base, np.pi))

[3.14159265 3.14159265 3.14159265 3.14159265]
```

Arreglos aleatorios

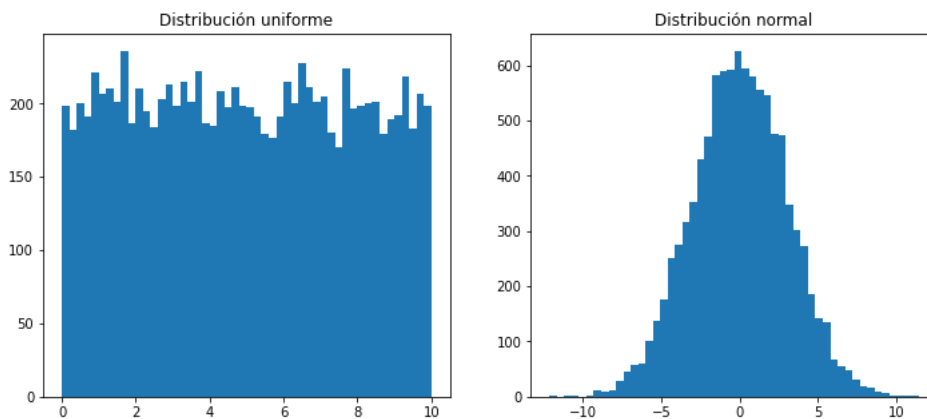
```
import matplotlib.pyplot as plt

uniform = np.random.uniform(0, 10, 10000)
normal = np.random.normal(0, 3, 10000)

plt.figure(figsize=(12,5))
plt.subplot(1, 2, 1)
plt.hist(uniform, bins=50)
plt.title('Distribución uniforme')

plt.subplot(1, 2, 2)
plt.hist(normal, bins=50)
plt.title('Distribución normal')

plt.show()
```



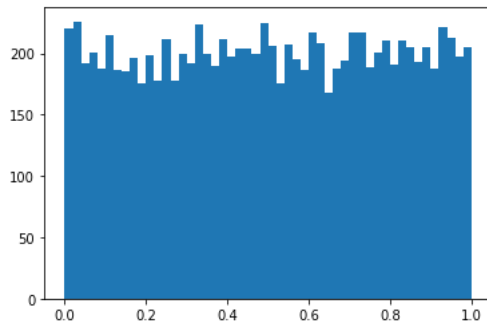
.rand() y .uniform()

- `.rand()`: números aleatorios en una distribución uniforme. Permite crear ndarrays.
- `.uniform()`: igual que `rand`, pero permite ingresar los límites de la muestra.

```
print(np.random.rand(2, 2))
```

```
[[0.62740202 0.11171536]
 [0.47526728 0.19739417]]
```

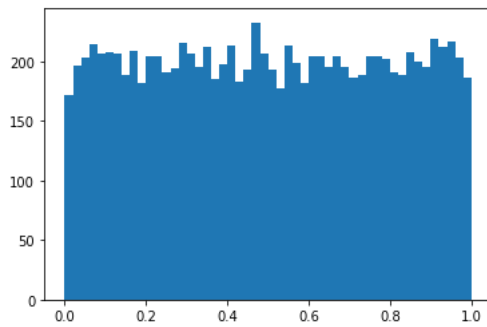
```
rand = np.random.rand(10000)
plt.hist(rand, bins=50)
plt.show()
```



```
print(np.random.uniform(low=0, high=1, size=6))
```

```
[0.7878737  0.3431897  0.77765595 0.60943181 0.30961326 0.60167083]
```

```
uniform = np.random.uniform(low=0, high=1, size=10000)
plt.hist(uniform, bins=50)
plt.show()
```



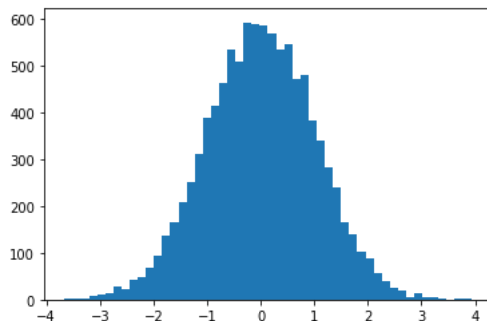
.randn() y .normal()

- `.randn()`: números aleatorios en una distribución "normal estándar". Permite crear ndarrays.
- `.normal()`: igual que `randn`, pero permite escalar los límites de la muestra.

```
print(np.random.randn(2, 2))
```

```
[[ 0.91140011  1.72792052]
 [-0.84028707 -0.27378577]]
```

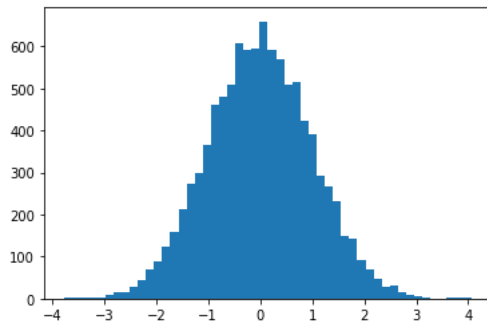
```
normal = np.random.randn(10000)
plt.hist(normal, bins=50)
plt.show()
```



```
print(np.random.normal(loc=0, scale=2, size=6))
```

```
[-2.36743682 -3.12673482 -1.14254395 -3.19805542 -1.11930443 -2.70161226]
```

```
normal2 = np.random.normal(0, 1, 10000)
plt.hist(normal2, bins=50)
plt.show()
```



.randint()

Números enteros aleatorios entre un rango dado.

```
print(np.random.randint(low=0, high=10, size=(3, 3)))
```

```
[[1 0 5]
 [5 5 3]
 [7 5 4]]
```

```
print(np.random.randint(1,100,10))
```

```
[61 55 8 95 93 89 27 24 1 38]
```

Tamaño de los arrays

.reshape()

Redimensiona un array, es decir, te permite crear matrices o tensores a partir de vectores y viceversa.

Para un array de 2 dimensiones, el primer valor son las filas y el segundo las columnas.

```
a = np.arange(1,10)
B = np.reshape(a, [3,3])
print(B)
```

También se lo puede usar como método:

```
C = np.arange(1, 9).reshape(2, 2, 2)
print(C)
```

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

```
[[5 6]
 [7 8]]]
```

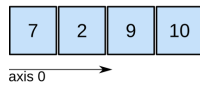
.shape

Devuelve las dimensiones del array.

```
print(B.shape)
```

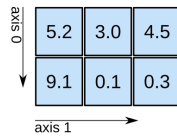
3D array

1D array

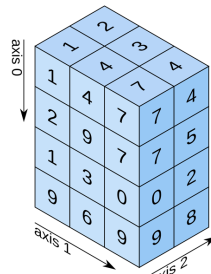


shape: (4,)

2D array



shape: (2, 3)



shape: (4, 3, 2)

.dtype

Devuelve el tipo de dato de un array.

```
print(B.dtype)
```

```
int64
```

Manipulando arrays

De manera muy parecida a las listas, los ndarrays permiten hacer slicing con `[]`. Sus índices empiezan en 0.

```
matrix_cool = np.arange(9).reshape(3, 3)
print(matrix_cool)
```

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

```
print(matrix_cool[1, 2])
```

```
5
```

```
print(matrix_cool[0, :])
```

```
[0 1 2]
```

```
print(matrix_cool[:, 1])
```

```
[1 4 7]
```

```
print(matrix_cool[:, 1:])
```

```
[[1 2]
 [4 5]
 [7 8]]
```

```
print(matrix_cool[0:2, 0:2])
```

```
print(matrix_cool[:, :])
```

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

Copiar un array de NumPy

Debes usar `array1.copy()` o nuevamente `np.array(array1)`

✗ Incorrecto

```
a1 = np.array([2, 4, 6])
a2 = a1
a1[0] = 8
print(a1)
print(a2)
```

```
[8 4 6]
[8 4 6]
```

✓ Correcto

```
a1 = np.array([2, 4, 6])
a2 = a1.copy()
a1[0] = 8
print(a1)
print(a2)
```

```
[8 4 6]
[2 4 6]
```

Funciones matemáticas

Operaciones básicas

```
# Suma
A = np.arange(5, 11)
print(A)
print(A + 10)
```

```
[ 5  6  7  8  9 10]
[15 16 17 18 19 20]
```

```
# Resta
B = np.full(4, 3)
C = np.ones(4, dtype='int')
print(B)
print(C)
print(B - C)
```

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

```
# Multiplicación y división
print(A * 10)
print(A / 10)
```

```
[ 50  60  70  80  90 100]
[0.5 0.6 0.7 0.8 0.9 1. ]
```

Estadística

```
height_list = [74, 74, 72, 72, 73, 69, 69, 71, 76, 71, 73, 73, 74, 74, 69, 70, 73, 75, 78, 79, 76, 74]
print(np.mean(height_list))
print(np.median(height_list))
print(np.std(height_list))
```



```
73.1923076923077
73.0
2.572326554954764
```

Mínimos y máximos

```
print(np.max(height_list))
print(np.min(height_list))
```

```
79
69
```

Ejercicios

Base de datos

```
import pandas as pd

df = pd.read_csv('Baseball_Players.csv')
height = df['Height(inches)'].to_numpy(dtype='int64')
weight = df['Weight(pounds)'].to_numpy(dtype='int64')
```

```
print(height)
height.shape
```

```
[74 74 72 ... 75 75 73]
```

```
(1034,)
```

```
print(weight)
weight.shape
```

```
[180 215 210 ... 205 190 195]
```

```
(1034,)
```

Retos

Deja en los comentarios del [blog](#) tus respuestas y código para cada uno de estos ejercicios:

1. Crea un nuevo array en el que transformes las unidades de las alturas a metros (*pista: multiplica por 0.0254*).
2. Crea un nuevo array en el que transformes las unidades de los pesos a kilogramos (*pista: multiplica por 0.453592*).
3. Ahora vas a crear un nuevo array en el que calcules el IMC (Índice de Masa Corporal) de los jugadores a partir de los 2 vectores que creaste (*pista: la fórmula es $\text{peso} / \text{altura}^2$*).
4. ¿Cuál es el máximo IMC? ¿Y el mínimo?
5. ¿Cuál es la media y la mediana del IMC? ¿Los valores son cercanos o hay un sesgo en los datos?
6. ¿Qué hay de la desviación estándar?
7. ¿Cuál es el peso y altura del jugador #734? ¿Es posible unificar los vectores en una matriz para obtener este resultado?
8. Esto último no lo vimos en el tutorial, así que será un reto para ti. Vas a intentar filtrar los datos para obtener cuántos jugadores tienen un IMC por debajo de 21 (*pista: es posible hacerlo en una línea*).

```
# Hora de resolver los ejercicios
```

Regalos 🎁

En este punto seguramente estés pensando: *"Rayos, esas fueron demasiadas funciones y argumentos... Y aún me quedan muchas por ver 🤔 Estaría genial tener una cheat sheet..."*

Bueno, tus deseos son órdenes 🙋 No te daré una, sino dos:

1. [NumPy Cheat Sheet](#)
2. [NumPy Cheat Sheet — Python for Data Science](#)

Esto contó como 2 deseos, así que te queda solo 1. Asumiré que quieres poner en práctica lo que aprendiste, los ejercicios que te dejé fueron demasiado sencillos para ti, así que...

1. [100 NumPy excercises](#)

Mis regalos están en inglés 🇺🇸

-> [Da clic aquí y sé feliz](#)

Eso fue largo... Me encantaría leer tus respuestas y comentarios en el [blog](#) 💚