

# Documentación librería Numpy

## Básicos de NumPy

NumPy es una librería fundamental para el cálculo numérico en Python. Su principal estructura de datos es el **array** (arreglo), que permite almacenar y manipular datos numéricos de forma eficiente. A diferencia de las listas nativas de Python, los arrays de NumPy son más rápidos, ocupan menos memoria y permiten operaciones vectorizadas.

```
1. """## Básicos"""
2.
3. z = np.array([1, 2, 3], dtype="int32")
4. print(z)
5.
6. y = np.array([[2.0, 3.0, 5.0], [6.0, 5.0, 7.0]])
7. print(y)
8.
9. # Dimensión del array
10. y.ndim
11.
12. # Forma del array
13. y.shape
14.
15. # Tipo de dato de los elementos
16. y.dtype
17.
18. # Tamaño en bytes de cada elemento
19. y.itemsize
20.
21. # Tamaño total en bytes del array
22. y.nbytes
23.
24. # Número total de elementos del array
25. y.size
26.
```

- `np.array(...)`: crea un array de NumPy. Se puede especificar el tipo de dato con `dtype`.
- `z`: es un array unidimensional de enteros de 32 bits.
- `y`: es un array bidimensional (matriz) de números flotantes.

Atributos útiles del array:

- `ndim`: devuelve el número de dimensiones del array (1 para `z`, 2 para `y`).
- `shape`: devuelve la forma del array como una tupla (filas, columnas), por ejemplo (2, 3) para `y`.
- `dtype`: indica el tipo de dato almacenado en el array (por ejemplo, `float64`).
- `itemsize`: indica el tamaño en bytes de cada elemento del array.
- `nbytes`: calcula el tamaño total del array en memoria (equivalente a `itemsize * size`).
- `size`: devuelve el número total de elementos que contiene el array.

Estos conceptos básicos permiten entender cómo están estructurados los datos y son la base para trabajar eficientemente con grandes volúmenes de información en ciencia de datos, machine learning o computación científica.

## Acceder, cambiar elementos y filas en NumPy

NumPy permite acceder y modificar elementos de los arrays de forma muy eficiente utilizando **índices** y **slicing** (rebanado). Esto es esencial para manipular datos en estructuras multidimensionales.

```
1. z = np.array([[1,2,3,4,5,6,7],[8,9,10,11,12,13,14]])
2. print(z)
3.
4. # Recuperar un valor específico dentro del array
5. print(z[1,5])
6.
7. # Recuperar fila entera
8. print(z[0,:])
9.
10. # Recuperar una columna entera
11. print(z[:,2])
12.
13. # Recuperación con saltos (del índice 1 al penúltimo, saltando de 2 en 2)
14. print(z[0, 1:-1:2])
15.
16. # Mostrar un valor antes de modificarlo
17. print(z[1,5])
18.
19. # Modificar un valor específico
20. z[1,5] = 20
21. print(z[1,5])
22.
23. # Mostrar una columna antes de modificarla
24. print(z[:,2])
25.
26. # Modificar todos los valores de una columna
27. z[:,2] = [1,2]
28. print(z[:,2])
29.
30. # Mostrar el array actualizado
31. z
32.
```

### Explicación del acceso y modificación:

- `z[1,5]`: accede al elemento que está en la fila 1 y columna 5 (índices empiezan en 0).
- `z[0,:]`: accede a **toda la fila 0**.
- `z[:,2]`: accede a **todos los elementos de la columna 2**.
- `z[0, 1:-1:2]`: accede a los elementos de la fila 0 desde la posición 1 hasta la antepenúltima, saltando de 2 en 2.
- `z[1,5] = 20`: cambia el valor en la posición fila 1, columna 5.
- `z[:,2] = [1,2]`: asigna nuevos valores a la columna 2, uno por fila.

Estos métodos permiten trabajar con porciones específicas del array sin necesidad de usar bucles, lo que hace el código más limpio y más rápido.

Creación de arrays en NumPy

NumPy proporciona múltiples formas de crear arrays, ya sea manualmente, con valores constantes, valores aleatorios o estructuras específicas como la matriz identidad. Esto permite generar datos de prueba o inicializar estructuras numéricas para cálculos.

```
1. """## Ejemplo array de 3 dimensiones"""
2.
3. z = np.array([[1,2],[2,3]], [[3,4],[5,6]])
4. print(z)
5.
6. print(z[0,0,1])
7.
8. ## Cambiar un valor
9. print(z)
10. z[:,1,:] = [[9,9],[8,8]]
11. print(z)
12.
13. """## Crear arrays de distintos valores"""
14.
15. # Array de todo 0's
16. print(np.zeros((2,3)))
17.
18. # Array de todo 1's
19. print(np.ones((3,2,2), dtype='int32'))
20.
21. # Array de cualquier número
22. print(np.full((2,2), 90))
23.
24. # Array del mismo tamaño que otro, rellenado con un valor
25. z = np.array([[1,2,3,4,5,6,7],[8,9,10,11,12,13,14]])
26. print(np.full_like(z, 10))
27.
28. # Valores decimales aleatorios
29. print(np.random.rand(4,2))
30.
31. # Valores enteros aleatorios entre -8 y 8
32. print(np.random.randint(-8,8, size=(5,5)))
33.
34. # Matriz identidad
35. print(np.identity(5))
36.
37. # Repetir un array por filas
38. z = np.array([[1,2,3]])
39. y = np.repeat(z, 3, axis=0)
40. print(y)
41.
```

### Explicación:

- `np.array(...)`: crea un array directamente desde listas anidadas.
- `z[0,0,1]`: accede a un valor específico en un array tridimensional (fila 0, subfila 0, elemento 1).
- `z[:,1,:] = [[9,9],[8,8]]`: modifica todas las filas en la segunda subfila.
- `np.zeros((2,3))`: array de 2x3 lleno de ceros.
- `np.ones((3,2,2), dtype='int32')`: array 3x2x2 lleno de unos, con tipo entero.
- `np.full((2,2), 90)`: array 2x2 lleno del número 90.
- `np.full_like(z, 10)`: array del mismo tamaño que z, relleno con 10.
- `np.random.rand(4,2)`: array 4x2 con valores decimales aleatorios entre 0 y 1.
- `np.random.randint(-8,8, size=(5,5))`: array 5x5 con enteros aleatorios entre -8 y 7.
- `np.identity(5)`: matriz identidad de tamaño 5x5.

- `np.repeat(z, 3, axis=0)`: repite `z` 3 veces por filas.

Estas funciones cubren los casos más comunes de creación de arrays, muy útiles en procesamiento de datos, simulaciones, machine learning y otras aplicaciones numéricas.

## Operaciones matemáticas básicas en NumPy

NumPy permite realizar operaciones matemáticas y algebraicas de manera eficiente sobre arrays y matrices. Las operaciones se aplican de forma vectorizada, lo que significa que se ejecutan sobre todos los elementos sin necesidad de usar bucles.

```
1. z = np.array([1,2,3,4])
2. print(z)
3.
4. # Suma
5. print(z + 3)
6.
7. # Resta
8. print(z - 2)
9.
10. # Multiplicación
11. print(z * 2)
12.
13. # División
14. print(z / 2)
15.
16. # Suma de arrays
17. y = np.array([1,0,1,0])
18. print(z)
19. print(z + y)
20.
21. # Resta de arrays
22. print(z - y)
23.
24. # Elevar al cuadrado
25. print(z**2)
26.
27. # Seno y coseno
28. print("Seno")
29. print(np.sin(z))
30. print("Coseno")
31. print(np.cos(z))
32.
```

### Explicación:

- Operaciones como `+`, `-`, `*`, `/` se aplican **elemento a elemento**.
- Se pueden combinar arrays del mismo tamaño directamente.
- También se pueden usar funciones matemáticas como `np.sin()` o `np.cos()` sobre arrays completos.

## Álgebra lineal en NumPy

NumPy también permite realizar operaciones de álgebra lineal como producto escalar, producto de matrices, norma de un vector, resolver sistemas de ecuaciones, calcular determinantes y transpuestas.

```
1. """## Álgebra"""
2.
3. z = np.array([1,2,3])
4. y = np.array([4,5,6])
5.
6. # Suma de vectores
7. print(z + y)
8.
9. # Producto escalar
10. print(np.dot(z,y))
11.
12. # Norma de un vector
13. print(np.linalg.norm(z))
14.
15. A = np.array([[1,2],[3,4]])
16. B = np.array([[5,6],[7,8]])
17.
18. # Multiplicación de matrices
19. print(np.dot(A,B))
20.
21. # Sistema de ecuaciones lineales
22. A = np.array([[2,1],[1,3]])
23. b = np.array([8,18])
24.
25. # Resolver sistema Ax = b
26. print(np.linalg.solve(A,b))
27.
28. # Determinante de una matriz
29. A = np.array([[1,2],[3,4]])
30. print(np.linalg.det(A))
31.
32. # Transpuesta de una matriz
33. A = np.array([[1,2,3],[4,5,6]])
34. A_T = A.T
35. print(A_T)
36.
```

#### Explicación:

- `np.dot()`: realiza producto escalar o producto matricial.
- `np.linalg.norm()`: calcula la norma (longitud) de un vector.
- `np.linalg.solve(A, b)`: resuelve un sistema lineal del tipo  $Ax = b$ .
- `np.linalg.det(A)`: calcula el determinante de la matriz A.
- `A.T`: devuelve la transpuesta de una matriz.

Estas funciones son esenciales en aplicaciones de álgebra lineal, ingeniería, ciencia de datos y machine learning.

## Estadísticas con NumPy

NumPy proporciona funciones para realizar análisis estadísticos básicos sobre arrays. Estas funciones son útiles para obtener medidas de tendencia central, dispersión y relaciones entre variables.

```

1. z = np.array([1,2,3,4,5])
2.
3. print("Media:", np.mean(z))
4. print("Mediana: ", np.median(z))
5. print("Desviación estándar", np.std(z))
6. print("Var: ", np.var(z))
7.
8. print("MIN: ", np.min(z))
9. print("MAX: ", np.max(z))
10.
11. print("25%: ", np.percentile(z, 25))
12. print("75%: ", np.percentile(z, 75))
13.
14. z = np.array([1,2,3,4,5])
15. y = np.array([5,4,3,2,1])
16.
17. print("Matriz de correlación:", np.corrcoef(z,y))
18.

```

### Explicación:

- `np.mean(z)`: calcula la **media** (promedio) del array `z`.
- `np.median(z)`: obtiene la **mediana**, el valor central del array ordenado.
- `np.std(z)`: calcula la **desviación estándar**, medida de dispersión.
- `np.var(z)`: obtiene la **varianza**, el cuadrado de la desviación estándar.
- `np.min(z)`: valor **mínimo** del array.
- `np.max(z)`: valor **máximo** del array.
- `np.percentile(z, 25)`: valor del **percentil 25** (cuartil inferior).
- `np.percentile(z, 75)`: valor del **percentil 75** (cuartil superior).
- `np.corrcoef(z, y)`: devuelve la **matriz de correlación** entre `z` y `y`, que mide la relación lineal entre ambos vectores.

Estas herramientas permiten realizar análisis descriptivos básicos, útiles en exploración de datos, ciencia de datos y análisis numérico.

## Reorganizar arrays en NumPy

NumPy permite **reorganizar la forma** de los arrays sin cambiar los datos. Esto es útil cuando se necesita ajustar las dimensiones para operaciones específicas, concatenaciones o entradas de modelos de machine learning.

```

1. z = np.array([[1,2,3,4],[5,6,7,8]])
2.
3. print(z)
4. print(z.shape)
5.
6. y = z.reshape((4,2))
7. print(y)
8. print(y.shape)
9.
10. y = z.reshape((8,1))
11. print(y)
12. print(y.shape)

```

```

13.
14. y = z.reshape((1,8))
15. print(y)
16. print(y.shape)
17.
18. # Concatenación vertical
19. z = np.array([1,2,3,4])
20. y = np.array([5,6,7,8])
21.
22. print(np.vstack([z,y, z, y]))
23.
24. # Concatenación horizontal
25. h1 = np.ones((2,4))
26. h2 = np.zeros((2,2))
27.
28. print(np.hstack((h1,h2)))
29.

```

#### Explicación:

- `reshape((filas, columnas))`: reorganiza la forma del array sin modificar sus valores.
  - De (2, 4) a (4, 2), (8, 1), o (1, 8) según el caso.
- `np.vstack([...])`: **concatena verticalmente** (por filas). Todos los arrays deben tener la misma cantidad de columnas.
- `np.hstack(...)`: **concatena horizontalmente** (por columnas). Todos los arrays deben tener el mismo número de filas.
- `np.ones((2,4))`: crea un array 2x4 con todos los valores iguales a 1.
- `np.zeros((2,2))`: crea un array 2x2 con todos los valores iguales a 0.

Estas operaciones son fundamentales para preparar datos en tareas de análisis, transformación de estructuras y procesamiento previo a modelado.

## Carga de ficheros con NumPy

NumPy permite leer datos desde archivos de texto de forma rápida y directa utilizando la función `np.genfromtxt()`. Esta función es útil cuando se trabaja con archivos CSV o similares, permitiendo transformar automáticamente el contenido en un array numérico.

```

1. array_datos = np.genfromtxt('datos.txt', delimiter=',')
2. array_datos = array_datos.astype('int32')
3. print(array_datos)
4.

```

#### Explicación:

- `np.genfromtxt('datos.txt', delimiter=',')`: carga los datos del archivo `datos.txt`, separando los valores por comas (,) y convirtiéndolos en un array de NumPy. Cada fila del archivo será una fila en el array.
- `.astype('int32')`: convierte los valores del array al tipo entero de 32 bits. Esto es útil para asegurar que todos los datos sean del tipo deseado y optimizar el uso de memoria.

- `print(array_datos)`: muestra por consola el contenido del array resultante.

Este enfoque es ideal para importar conjuntos de datos estructurados desde archivos de texto para análisis, limpieza o procesamiento posterior.

## Máscara de booleanos e indexación avanzada en NumPy

NumPy permite seleccionar, filtrar y modificar elementos de un array utilizando condiciones booleanas y técnicas de indexación avanzada. Esto facilita trabajar con grandes volúmenes de datos de forma eficiente y sin necesidad de bucles explícitos.

```
1. datos = np.array([1,2,3,4,5,6,7,8,9,10])
2.
3. mask = datos > 5
4. print("Mask", mask)
5.
6. array_filtrada = datos[mask]
7. print(array_filtrada)
8.
9. array_filtrada = datos[(datos > 5) & (datos < 9)]
10. print(array_filtrada)
11.
12. datos[datos > 5] = 0
13. print(datos)
14.
15. matriz = np.array([[10,20,30], [40,50,60], [70,80,90]])
16. print(matriz)
17.
18. indices = [0,1,2]
19. columnas = [1,2,0]
20.
21. print("Elementos seleccionados", matriz[indices,columnas])
22.
23. print("Subselección: ", matriz[1:, [0,2]])
24.
25. matriz[[0,1], [1,2]] = [999, 888]
26. print(matriz)
27.
28. array_simple = np.array([10,15,20,25,30])
29.
30. array_simple[array_simple > 20] = array_simple[array_simple > 20] ** 2
31. print(array_simple)
32.
```

### Explicación:

- `datos > 5`: crea una **máscara booleana**, es decir, un array del mismo tamaño con valores True o False según se cumpla la condición.
- `datos[mask]`: **filtra** los valores del array que cumplen la condición.
- Se pueden combinar condiciones con `&` (AND), `|` (OR), y `~` (NOT).
- `datos[datos > 5] = 0`: **modifica** directamente los elementos que cumplen la condición.



- `matriz[indices, columnas]`: usa **indexación avanzada** para seleccionar elementos específicos de una matriz, combinando listas de índices de filas y columnas.
- `matriz[1:, [0,2]]`: selecciona un **subconjunto** de filas y columnas específicas.
- `matriz[[0,1], [1,2]] = [999, 888]`: modifica múltiples posiciones específicas de forma directa.
- `array_simple[array_simple > 20] ** 2`: aplica una operación matemática solo a los elementos que cumplen la condición.

Estas técnicas son fundamentales en análisis de datos, ya que permiten aplicar transformaciones y filtros de forma eficiente y clara.

## Ejemplo final completo con NumPy

Este ejemplo muestra un flujo completo de trabajo con NumPy, incluyendo generación de datos, análisis estadístico, normalización, filtrado, operaciones matriciales y guardado de resultados en un archivo de texto. Es una demostración práctica de cómo combinar múltiples funcionalidades de NumPy en un único proceso.

```

1. np.random.seed(42)
2.
3. datos = np.random.rand(1000, 3) * 100
4.
5. print(datos.shape)
6.
7. media = np.mean(datos, axis=0)
8. dst_std = np.std(datos, axis=0)
9. max = np.max(datos, axis=0)
10. min = np.min(datos, axis=0)
11.
12. print("Características básicas")
13. print("Media", media)
14. print("Dst std", dst_std)
15. print("Máximo", max)
16. print("Mínimo", min)
17.
18. datos_normalizados = (datos - min) / (max - min)
19. print("Cinco primeras columnas normalizadas")
20. print(datos_normalizados[:5])
21.
22. datos_normalizados = datos_normalizados[datos_normalizados[:, 0] > 0.5]
23. print(datos_normalizados.shape)
24.
25. resultados = np.dot(datos_normalizados, datos_normalizados.T)
26. print(resultados.shape)
27.
28. diagonal = np.diag(resultados)
29. print(diagonal[:5])
30.
31. np.savetxt("dataset_custom.txt", datos, delimiter=',', header="Columna 1, Columna 2,
Columna 3", comments="", fmt="%.2f")
32.

```

### Explicación:

- `np.random.seed(42)`: asegura que los valores generados sean siempre los mismos (reproducibilidad).

- `np.random.rand(1000, 3) * 100`: genera una matriz de 1000 filas y 3 columnas con valores aleatorios entre 0 y 100.
- `np.mean`, `np.std`, `np.max`, `np.min`: calculan estadísticas básicas de cada columna (por eje `axis=0`).
- Normalización:  $(\text{datos} - \text{min}) / (\text{max} - \text{min})$  escala los valores entre 0 y 1 por columna.
- Filtrado: `datos_normalizados[datos_normalizados[:,0] > 0.5]` selecciona las filas donde el valor de la primera columna normalizada sea mayor que 0.5.
- `np.dot(datos_normalizados, datos_normalizados.T)`: calcula el **producto escalar entre todas las filas**, generando una matriz cuadrada.
- `np.diag(resultados)`: extrae la diagonal principal de la matriz resultante (autoproducto de cada fila).
- `np.savetxt(...)`: guarda el dataset original como archivo .txt separado por comas, con un encabezado y formato de dos decimales.

Este ejemplo reúne muchas funciones esenciales de NumPy, aplicadas de forma integrada para trabajar con datos simulados de forma eficiente.