



# Introduzione a NumPy

*Python*

**NumPy (Numerical Python) è una libreria fondamentale per il calcolo scientifico in Python.**

**Fornisce supporto per array e matrici multidimensionali, insieme a una vasta raccolta di funzioni matematiche per operare su questi array.**

**È utilizzato estensivamente in vari campi come l'analisi dei dati, la modellazione scientifica e il machine learning.**



**NumPy è una libreria open-source che offre le seguenti funzionalità principali:**

- **Supporto per array multidimensionali (ndarray), che sono più efficienti in termini di memoria e prestazioni rispetto alle liste native di Python.**
- **Funzioni matematiche avanzate per operare sugli array, inclusi operazioni vettoriali e matriciali, algebra lineare, trasformate di Fourier e funzioni statistiche.**
- **Strumenti per integrare codice C/C++ e Fortran, per ottimizzare ulteriormente le prestazioni delle operazioni.**



**Ecco alcune delle keyword e dei concetti di base di NumPy:**

**ndarray:** L'oggetto array multidimensionale principale di NumPy. Gli array di NumPy sono più veloci e più efficienti in termini di memoria rispetto alle liste native di Python.

**dtype:** Specifica il tipo di dato degli elementi di un array. I tipi di dato comuni includono int, float, bool, etc.

**shape:** Una proprietà che restituisce le dimensioni dell'array. Per esempio, un array con 3 righe e 4 colonne avrà una shape di (3, 4).

**arange:** Una funzione per creare array con valori sequenziali. È simile alla funzione range() di Python, ma restituisce un array invece di una lista.



**reshape:** Cambia la shape di un array senza modificarne i dati.

**linspace:** Genera un array di numeri equamente distribuiti tra un valore iniziale e un valore finale.

**random:** Modulo per generare array con valori casuali, incluse distribuzioni normali e uniformi.

**sum, mean, std:** Funzioni per calcolare rispettivamente la somma, la media e la deviazione standard degli elementi di un array.



**Per utilizzare NumPy, è necessario prima installarlo. Si può fare facilmente utilizzando pip, il gestore dei pacchetti di Python:**

- **`pip install numpy`**

**Una volta installato, puoi importare NumPy nel tuo script Python:**

- **`import numpy as np`**

**Questo è il convenzionale alias utilizzato per importare NumPy, e consente di risparmiare tempo nella digitazione delle funzioni della libreria.**



**L'ndarray è l'elemento fondamentale di NumPy.  
È un array multidimensionale che può contenere dati di un  
singolo tipo.**

**Esempio:**

```
1. import numpy as np  
2.  
3. # Creazione di un array unidimensionale  
4. arr = np.array([1, 2, 3, 4, 5])  
5.  
6. # Creazione di un array bidimensionale  
7. arr2d = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
```



**L'ndarray è l'elemento fondamentale di NumPy.  
È un array multidimensionale che può contenere dati di un  
singolo tipo.**

**Esempio:**

**1. import numpy as np**

**2.**

**3. # Creazione di un array unidimensionale**

**4. arr = np.array([1, 2, 3, 4, 5])**

**5.**

**6. # Creazione di un array bidimensionale**

**7. arr2d = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])**





**È possibile creare array NumPy utilizzando funzioni come `np.array()`, `np.zeros()`, `np.ones()`, `np.arange()`, e `np.linspace()`**

**Questo esempio ne spiega alcuni:**

```
1. import numpy as np
2.
3. # Creazione di un array
4. arr = np.array([1, 2, 3, 4, 5])
5.
6. # Utilizzo di alcuni metodi
7. print("Forma dell'array:", arr.shape) # Output: (5,)
8. print("Dimensioni dell'array:", arr.ndim) # Output: 1
9. print("Tipo di dati:", arr.dtype) # Output: int64 (varia a seconda della piattaforma)
10. print("Numero di elementi:", arr.size) # Output: 5
11. print("Somma degli elementi:", arr.sum()) # Output: 15
12. print("Media degli elementi:", arr.mean()) # Output: 3.0
13. print("Valore massimo:", arr.max()) # Output: 5
14. print("Indice del valore massimo:", arr.argmax()) # Output: 4
```



**Il dtype specifica il tipo di dati contenuti nell'array.  
Può essere int, float, bool, etc.**

**Esempio:**

- 1. `arr = np.array([1, 2, 3], dtype='int32')`**
- 2. `print(arr.dtype)` # Output: int32**

**La shape di un array indica le sue dimensioni.  
È una tupla che rappresenta il numero di elementi in ciascuna dimensione.**

**Esempio:**

- 1. `arr = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])`**
- 2. `print(arr.shape)` # Output: (2, 3)**



# Es1: ndarray, dtype, shape, arange

**Crea un array NumPy utilizzando arange e verifica il tipo di dato (dtype) e la forma (shape) dell'array.**

## **Esercizio:**

- **Utilizza la funzione np.arange per creare un array di numeri interi da 10 a 49.**
- **Verifica il tipo di dato dell'array e stampa il risultato.**
- **Cambia il tipo di dato dell'array in float64 e verifica di nuovo il tipo di dato.**
- **Stampa la forma dell'array.**



# Es1: ndarray, dtype, shape, arange

```
1. import numpy as np
2.
3. # Creazione dell'array
4. array = np.arange(10, 50)
5.
6. # Verifica e stampa del tipo di dato
7. print("Tipo di dato iniziale:", array.dtype)
8.
9. # Cambia il tipo di dato in float64
10. array = array.astype(np.float64)
11.
12. # Verifica e stampa del tipo di dato dopo la conversione
13. print("Tipo di dato dopo la conversione:", array.dtype)
14.
15. # Stampa della forma dell'array
16. print("Forma dell'array:", array.shape)
17.
```



**Passiamo ora al concetto di Indexing e Slicing, gli array NumPy possono essere indicizzati e affettati in modo simile alle liste Python, ma con funzionalità aggiuntive.**

**Esempio:**

**1. `arr = np.array([1, 2, 3, 4, 5])`**

**2.**

**3. `# Indexing`**

**4. `print(arr[0])` # Output: 1**

**5.**

**6. `# Slicing`**

**7. `print(arr[1:3])` # Output: [2 3]**

**8.**

**9. `# Boolean Indexing`**

**10. `print(arr[arr > 2])` # Output: [3 4 5]**



**Gli array NumPy supportano il slicing e il fancy indexing, permettendo di estrarre porzioni di array e modificare il loro contenuto in modo efficiente.**

**Esempio:**

```
1. arr_2d = np.array([[1, 2, 3, 4],  
2. [5, 6, 7, 8],  
3. [9, 10, 11, 12]  
4. ])  
5. # Slicing sulle righe  
6. print(arr_2d[1:3]) # Output: [[ 5 6 7 8]  
7. # [ 9 10 11 12]]  
8.  
9. # Slicing sulle colonne  
10. print(arr_2d[:, 1:3]) # Output: [[ 2 3]  
11. # [ 6 7]  
12. # [10 11]]  
13.  
14. # Slicing misto  
15. print(arr_2d[1:, 1:3]) # Output: [[ 6 7]  
16. # [10 11]]
```



**Slicing è una tecnica utilizzata per estrarre una parte di un array o di una sequenza.**

**In NumPy, lo slicing è simile a quello delle liste in Python, ma è molto più potente e versatile.**

**Consente di ottenere subarray di un array esistente senza copiare i dati, il che è efficiente in termini di memoria.**

**La sintassi base per lo slicing in NumPy è:**

***array[start:stop:step]***

- **start:** L'indice di inizio dello slicing (inclusivo). Se omissso, il valore predefinito è 0.
- **stop:** L'indice di fine dello slicing (esclusivo). Se omissso, il valore predefinito è la dimensione dell'array.
- **step:** Il passo tra un indice e l'altro. Se omissso, il valore predefinito è 1.



```
1.import numpy as np  
2.arr = np.array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])  
3.  
4.# Slicing di base  
5.print(arr[2:7]) # Output: [2 3 4 5 6]  
6.  
7.# Slicing con passo  
8.print(arr[1:8:2]) # Output: [1 3 5 7]  
9.  
10.# Omettere start e stop  
11.print(arr[:5]) # Output: [0 1 2 3 4]  
12.print(arr[5:]) # Output: [5 6 7 8 9]  
13.  
14.# Utilizzare indici negativi  
15.print(arr[-5:]) # Output: [5 6 7 8 9]  
16.print(arr[:-5]) # Output: [0 1 2 3 4]
```





**Fancy indexing è una tecnica che permette di selezionare elementi di un array utilizzando array di indici interi. Questo consente una selezione complessa e flessibile di elementi rispetto allo slicing normale.**

### **Sintassi della Fancy Indexing**

- 1.
2. **arr = np.array([10, 20, 30, 40, 50])**
- 3.
4. **# Utilizzo di un array di indici**
5. **indices = np.array([1, 3])**
6. **print(arr[indices]) # Output: [20 40]**
- 7.
8. **# Utilizzo di una lista di indici**
9. **indices = [0, 2, 4]**
10. **print(arr[indices]) # Output: [10 30 50]**



# Differenze tra Slicing e F.Indexing

## **Slicing:**

- **È limitato a selezioni rettangolari.**
- **Restituisce una vista dell'array originale (non crea una copia).**
- **Utilizza indici di inizio, fine e passo.**

## **Fancy Indexing:**

- **Può selezionare elementi non contigui e in ordine arbitrario.**
- **Crea sempre una copia dei dati selezionati.**
- **Utilizza array di indici interi.**



# Esercizio Slicing e F.Indexing

## Esercizio su NumPy Slicing

### Consegna:

- Crea un array NumPy 1D di 20 numeri interi casuali compresi tra 10 e 50.
- Utilizza lo slicing per estrarre i primi 10 elementi dell'array.
- Utilizza lo slicing per estrarre gli ultimi 5 elementi dell'array.
- Utilizza lo slicing per estrarre gli elementi dall'indice 5 all'indice 15 (escluso).
- Utilizza lo slicing per estrarre ogni terzo elemento dell'array.
- Modifica, tramite slicing, gli elementi dall'indice 5 all'indice 10 (escluso) assegnando loro il valore 99.
- Stampa l'array originale e tutti i sottoarray ottenuti tramite slicing.



# Esercizio Slicing e F.Indexing

## Esercizio su NumPy Slicing

```
1. import numpy as np # Importa la libreria numpy e la assegna all'alias np
2.
3. # Crea un array NumPy 1D di 20 numeri interi casuali compresi tra 10 e 50
4. array = np.random.randint(10, 51, 20)
5.
6. # Utilizza lo slicing per estrarre i primi 10 elementi dell'array
7. primi_10 = array[:10]
8.
9. # Utilizza lo slicing per estrarre gli ultimi 5 elementi dell'array
10. ultimi_5 = array[-5:]
11.
12. # Utilizza lo slicing per estrarre gli elementi dall'indice 5 all'indice 15 (escluso)
13. indice_5_15 = array[5:15]
14.
15. # Utilizza lo slicing per estrarre ogni terzo elemento dell'array
16. ogni_terzo = array[::3]
17.
18. # Modifica, tramite slicing, gli elementi dall'indice 5 all'indice 10 (escluso) assegnando loro il valore 99
19. array[5:10] = 99
20.
21. # Stampa l'array originale (dopo la modifica)
22. print("Array originale (modificato):", array)
23.
24. # Stampa i sottoarray ottenuti tramite slicing
25. print("Primi 10 elementi:", primi_10)
26. print("Ultimi 5 elementi:", ultimi_5)
27. print("Elementi dall'indice 5 all'indice 15 (escluso):", indice_5_15)
28. print("Ogni terzo elemento dell'array:", ogni_terzo)
```



## Funzioni Matematiche e Statistiche

**NumPy fornisce una vasta gamma di funzioni per eseguire operazioni matematiche e statistiche su array mantenendo la coerenza funzionale.**

- **Operazioni Aritmetiche:** `np.add()`, `np.subtract()`, `np.multiply()`, `np.divide()`.
- **Funzioni Matematiche:** `np.sin()`, `np.cos()`, `np.exp()`, `np.log()`.
- **Statistica:** `np.mean()`, `np.median()`, `np.std()`, `np.var()`.



**La funzione linspace genera un array di numeri equidistanti tra un valore iniziale e uno finale.**

**Esempio:**

- 1. `arr = np.linspace(0, 1, 5)`**
- 2. `print(arr)` # Output: `[0. 0.25 0.5 0.75 1.]`**

**Il modulo random di NumPy permette di generare array di numeri casuali.**

**Esempio:**

- 1. `random_arr = np.random.rand(3, 3)`**
- 2. # Matrice 3x3 con valori casuali uniformi tra 0 e 1**
- 3. `print(random_arr)`**



**NumPy fornisce diverse funzioni per eseguire operazioni matematiche sugli array.**

**Esempio:**

```
1. arr = np.array([1, 2, 3, 4, 5])  
2.  
3. sum_value = np.sum(arr)  
4. mean_value = np.mean(arr)  
5. std_value = np.std(arr)  
6.  
7. print("Sum:", sum_value) # Output: Sum: 15  
8. print("Mean:", mean_value) # Output: Mean: 3.0  
9. print("Standard Deviation:", std_value)  
10. # Output: Standard Deviation: 1.4142135623730951
```



# Es1: linspace, random, sum

## Esercizio:

- Crea un array di 12 numeri equidistanti tra 0 e 1 usando linspace.
- Cambia la forma dell'array a una matrice 3x4.
- Genera una matrice 3x4 di numeri casuali tra 0 e 1.
- Calcola e stampa la somma degli elementi di entrambe le matrici.





# Es1: linspace, random, sum

## Esercizio:

```
1.import numpy as np # Importa la libreria numpy e la assegna all'alias np
2.
3.# Crea un array di 12 numeri equidistanti tra 0 e 1 usando linspace
4.array_linspace = np.linspace(0, 1, 12)
5.
6.# Cambia la forma dell'array a una matrice 3x4
7.matrix_linspace = array_linspace.reshape(3, 4)
8.
9.# Genera una matrice 3x4 di numeri casuali tra 0 e 1
10.matrix_random = np.random.random((3, 4))
11.
12.# Calcola la somma degli elementi della matrice generata con linspace
13.sum_linspace = np.sum(matrix_linspace)
14.
15.# Calcola la somma degli elementi della matrice generata casualmente
16.sum_random = np.sum(matrix_random)
17.
18.# Stampa la somma degli elementi della matrice generata con linspace
19.print("Somma degli elementi della matrice linspace:", sum_linspace)
20.
21.# Stampa la somma degli elementi della matrice generata casualmente
22.print("Somma degli elementi della matrice random:", sum_random)
```



## Algebra Lineare

**NumPy include un modulo per l'algebra lineare (numpy.linalg) che supporta operazioni come:**

- **Prodotto Matriciale: np.dot(), np.matmul().**
- **Determinante: np.linalg.det().**
- **Autovalori e Autovettori: np.linalg.eig().**
- **Risoluzione di Sistemi Lineari: np.linalg.solve().**

**1. Norma di un Vettore**

**2.**

**3. import numpy as np**

**4.**

**5. # Creazione di un vettore**

**6. v = np.array([3, 4])**

**7.**

**8. # Calcolo della norma del vettore**

**9. norm\_v = np.linalg.norm(v)**

**10. print("Norma di v:", norm\_v) # Output: 5.0**



# Broadcasting

**Il broadcasting è una potente funzione di NumPy che permette di eseguire operazioni aritmetiche su array di forme diverse.**

**Questo riduce la necessità di creare array esplicitamente di dimensioni compatibili per le operazioni.**



## Regole di Broadcasting

- **Aggiungere Dimensioni Leading:** Se gli array hanno un numero diverso di dimensioni, aggiungere dimensioni leading di 1 all'array con meno dimensioni.
- **Allineare da Destra a Sinistra:** Allineare gli array partendo dalla dimensione più a destra.
- **Compatibilità delle Dimensioni:** Due dimensioni sono compatibili se sono uguali o se una delle due è 1.
- **Espansione Automatica:** Espandere le dimensioni di 1 per adattarsi alla dimensione dell'altro array.



**NumPy è ampiamente utilizzato in molte aziende per una varietà di applicazioni che richiedono il calcolo numerico, la manipolazione di dati e l'analisi.**

**Ecco alcuni esempi di lavorazioni comuni:**

- **Analisi dei Dati**
- **Machine Learning e Data Science**
- **Elaborazione di Immagini**
- **Finanza e Analisi dei Rischi**
- **Ricerca Scientifica e Ingegneria**
- **Big Data e Analisi delle Serie Temporal**
- **Sviluppo di Applicazioni desktop e mobile**



**NumPy è una libreria essenziale per la computazione scientifica e l'elaborazione di dati in Python.**

**Offre strumenti potenti per lavorare con array e matrici multidimensionali, fornendo numerose funzioni matematiche, logiche e di algebra lineare per eseguire calcoli complessi in modo efficiente.**



**Buon MasterD a tutti**

