

Sorting & Time complexity

Basato su [Competitive Programmer's Handbook](#), [Dispense del prof. Bugatti](#) e [Halim's Competitive Programming 3](#)

Complessità computazionale

Quando parliamo di efficienza come facciamo a capire quando un algoritmo è migliore rispetto a un altro?

Complessità computazionale

Quando parliamo di efficienza come facciamo a capire quando un algoritmo è migliore rispetto a un altro?

Si calcola una stima di costo dell'algoritmo.

- costo = tempo di esecuzione

Esempio

- Supponiamo che la dichiarazione, assegnazione e qualsiasi operazione su una variabile costi 1

Complessità computazionale

Esempio: supponiamo che

- inserire valore da input
- istruzione di confronto
- operazioni matematiche

abbiano tutte costo 1

```
N = 100          # costo 1
a = 5            # costo 1
for i in range(1, N):  # costo ?
    a = a + a        # costo 1
return a
```

Soluzione:

- Assegnazioni: 2 operazioni = 2
- Ciclo for eseguito (N-1) volte, ogni iterazione costa 1
- Totale: $2 + (N-1) = N + 1$
- Per N grande: **$O(N)$**

Esempio con cicli annidati

```
a = int(input())           # costo 1
b = 0                      # costo 1
for i in range(N):         # eseguito N volte
    if a > 5:               # costo 1
        b = b + i          # costo 1
        a -= 1             # costo 1
    else:
        for j in range(N): # eseguito N volte
            b = b + j      # costo 1
```

Soluzione (caso peggiore):

- Se $a \leq 5$ inizialmente, entriamo sempre nell'else
- Ciclo esterno: N iterazioni

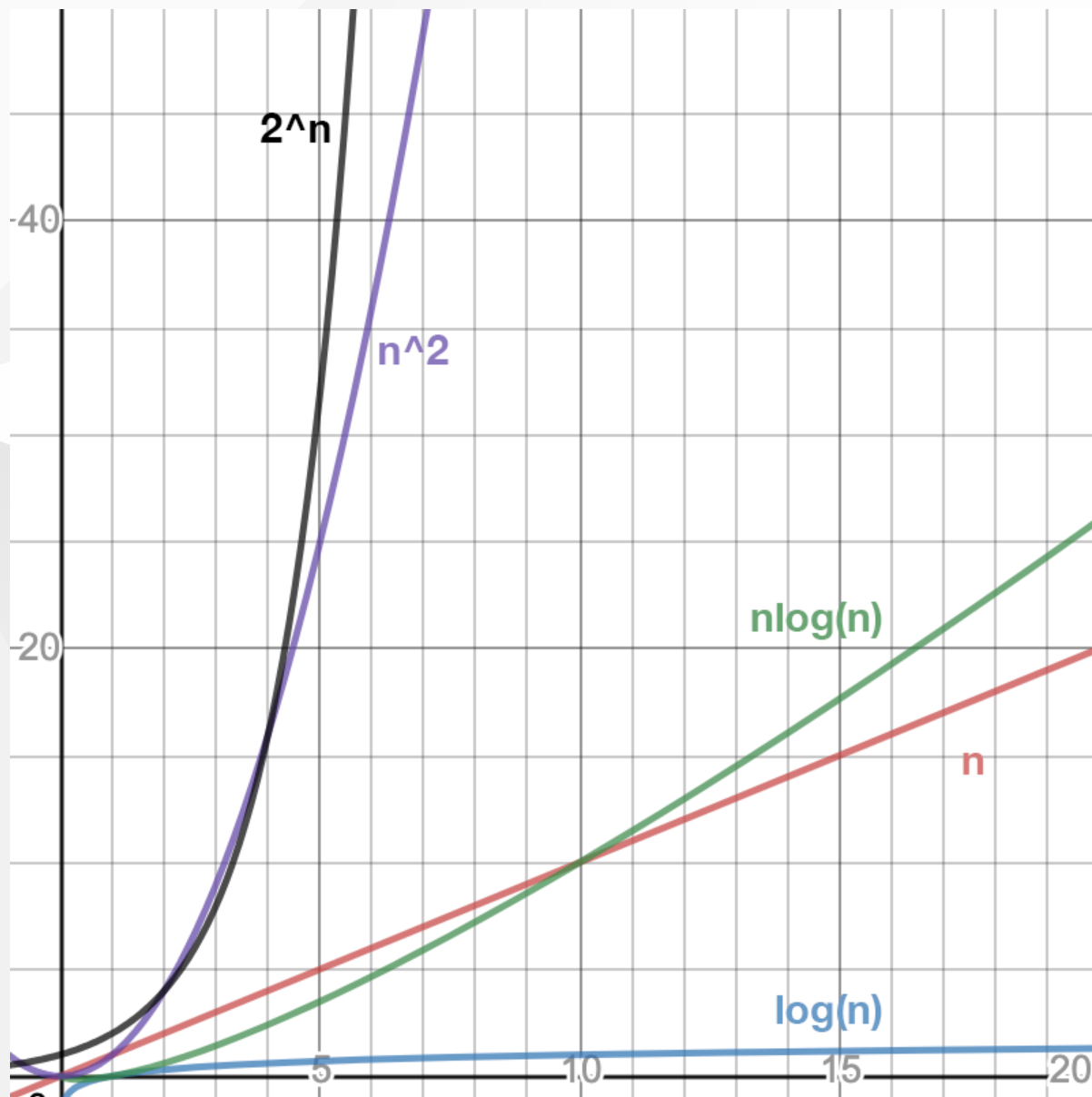
Notazione $O(n)$

Per calcolare la complessità dobbiamo:

- analizzare il caso peggiore
- valutare il costo per un N molto grande

Quando N è molto grande possiamo "dimenticarci" degli altri termini. A questo punto la complessità può essere approssimata a delle "famiglie" di funzioni. Indichiamo queste con la notazione di "O grande":

$O(1)$ - $O(\log N)$ - $O(N)$ - $O(N \log N)$ - $O(N^2)$ - $O(2^N)$



Algoritmi di sorting

Affronteremo ora il problema di riordinamento di un array. Ci eserciteremo a scrivere questi algoritmi e a cercare l'algoritmo più efficiente.

Random sort

Approccio "particolare"

- **Generiamo tutte le possibili permutazioni fino a quando non ne troviamo una già ordinata.**

Un'analogia è quella di ordinare un mazzo di carte lanciandolo in aria, raccogliendo le carte a caso e ripetendo il processo fino a quando il mazzo non è ordinato.

Appare quasi impossibile trovare l'ordine giusto senza generare ripetutamente permutazioni sbagliate.

Random sort & Pseudo-codice

```
while not is_sorted(deck):  
    shuffle(deck)
```

Random sort && Codice completo

```
import random

def is_sorted(arr):
    """Verifica se l'array è ordinato"""
    for i in range(len(arr) - 1):
        if arr[i] > arr[i + 1]:
            return False
    return True

def random_sort(arr):
    """
    Bogo sort: mescola l'array finché non è ordinato
    ATTENZIONE: estremamente inefficiente!
    """
    while not is_sorted(arr):
        random.shuffle(arr)
```

Random sort && Complessità?

Caso peggiore: non c'è limite superiore pratico perché l'algoritmo potrebbe generare sempre le stesse permutazioni sbagliate.

Formalmente, nel caso peggiore, la **complessità è $O(n \cdot n!)$** .

Questo perché, nel caso peggiore, dobbiamo **controllare tutte le possibilità** con *shuffle()* (che sono $n!$) e per ognuna **verificare se è ordinata** con *is_sorted()* (con costo n).

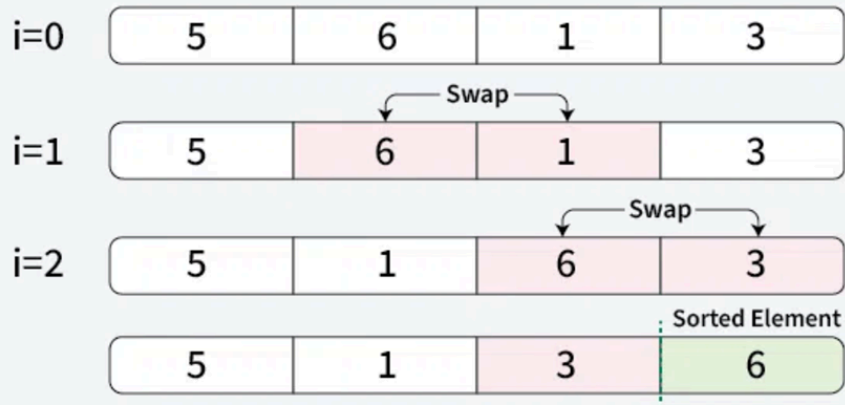
Bubble Sort & Idea

Strategia: "Fai emergere il più grande come una bolla"

- Confronta ogni coppia di elementi adiacenti
- Se sono nell'ordine sbagliato, scambiali
- Ripeti finché non ci sono più scambi da fare

01
Step

Placing the 1st largest element at its correct position



Bubble Sort & Pseudo-Codice

Regola base: Se $\text{elemento}[x] > \text{elemento}[x+1]$, scambiali ("swap")

```
def bubble_sort(arr): #  $O(n)*O(n) \rightarrow O(n^2)$ 
    n = len(arr)
    for i in range(n): #  $O(n)$ 
        for j in range(n-1): #  $O(n-1)$ 
            if arr[j] > arr[j+1]: # confronta elementi adiacenti
                arr[j], arr[j+1] = arr[j+1], arr[j] #  $O(1)$ 
```

Questo algoritmo ha complessità **$O(n^2)$** .

Bubble Sort & Codice Ottimizzato

```
def bubble_sort_ottimizzato(arr): # O(n^2) caso peggiore, O(n) caso migliore
    n = len(arr)
    for i in range(n): # O(n)
        swapped = False
        for j in range(n-i-1): # O(n-i)
            if arr[j] > arr[j+1]:
                arr[j], arr[j+1] = arr[j+1], arr[j]
                swapped = True
        if not swapped: # se non ci sono stati scambi, l'array è ordinato
            break
```

Questo algoritmo ha **la stessa complessità $O(n^2)$** nel caso peggiore, **ma $O(n)$ nel caso migliore** (array già ordinato).

Selection Sort & Idea

Strategia: "Trova il minimo e mettilo al suo posto"

- Per ogni posizione **i** , cerca il minimo tra gli elementi rimanenti **$[i, \text{fine}]$**
- Scambia l'elemento in posizione **i** con il minimo trovato
- Ripeti per tutte le posizioni

	$j=1$	$j=2$	$j=3$	$j=4$	$j=5$	$j=6$	$j=7$
$i=1$	7	4	2	1	8	3	5
$i=2$	1	4	2	7	8	3	5
$i=3$	1	2	4	7	8	3	5
$i=4$	1	2	3	7	8	4	5
$i=5$	1	2	3	4	8	7	5
$i=6$	1	2	3	4	5	7	8
$i=7$	1	2	3	4	5	6	7

Selection Sort & Codice

```
def selection_sort(array):  #  $O(n)*O(n) \rightarrow O(n^2)$ 
    for i in range(len(array)):  #  $O(n)$ 
        # trova minimo tra [i, fine],  $O(n)$ 
        min_idx = i
        for j in range(i+1, len(array)):
            if array[j] < array[min_idx]:
                min_idx = j

        # scambia (i <-> min),  $O(1)$ 
        array[i], array[min_idx] = array[min_idx], array[i]
```

Selection Sort & Complessità

La complessità è **sempre** $O(n^2)$ in ogni caso (migliore, medio, peggiore).

Perché?

- Eseguiamo **sempre** i cicli for completi
- Cerchiamo **sempre** il minimo tra tutti gli elementi rimanenti
- **Non ci sono ottimizzazioni possibili**, anche se l'array è già ordinato

Numero di confronti: $n(n-1)/2 \approx n^2/2 \rightarrow O(n^2)$

Insertion Sort & Idea

Strategia: "Inserisci ogni elemento nella posizione corretta"

Come ordinare una mano di carte (scala quaranta):

- Manteniamo una parte "ordinata" dell'array (inizialmente solo il primo elemento)
- Per ogni nuovo elemento, lo inseriamo nella posizione corretta nella parte ordinata
- Spostiamo gli elementi maggiori verso destra per fare spazio

Insertion Sort & Codice

```
def insertion_sort(A): # pessimo:  $O(n^2)$ , se già ordinato  $O(n)$ 
    n = len(A)
    for i in range(1, n): #  $O(n)$ 
        tmp = A[i]
        j = i
        while j > 0 and A[j-1] > tmp: # AL PIU'  $O(n)$ , PUO' non eseguirsi
            A[j] = A[j-1]
            j -= 1
        A[j] = tmp
```

Insertion Sort & suo esempio

	1	2	3	4	5	6	7
	7	4	2	1	8	3	5
$i = 2, j = 2$	7	7	2	1	8	3	5
$i = 2, j = 1$	4	7	2	1	8	3	5
$i = 3, j = 3$	4	7	7	1	8	3	5
$i = 3, j = 2$	4	4	7	1	8	3	5
$i = 3, j = 1$	2	4	7	1	8	3	5

Insertion Sort & Complessità

Caso peggiore: $O(n^2)$ - array ordinato al contrario

Caso migliore: $O(n)$ - array già ordinato!

Perché è più efficiente di Selection Sort?

- Il ciclo `while` interno **può non eseguirsi** se l'elemento è già nella posizione corretta
- Se l'array è già ordinato, il while non viene mai eseguito $\rightarrow O(n)$
- Molto efficiente per array quasi ordinati

Ricorsione

Per migliorare l'efficienza dei nostri algoritmi ci viene in aiuto un importante strumento: la ricorsione!

Ma attenzione a usarla correttamente: bisogna stare attenti a non creare un loop infinito e verificare sempre il caso base.

```
def function(a):  
    if caso_base:  
        ...  
    else:  
        ...  
        function(b)
```


Esempio di ricorsione: fattoriale

```
def fattoriale(n):  
    if n == 0:  
        return 1  
    else:  
        return n * fattoriale(n-1)
```

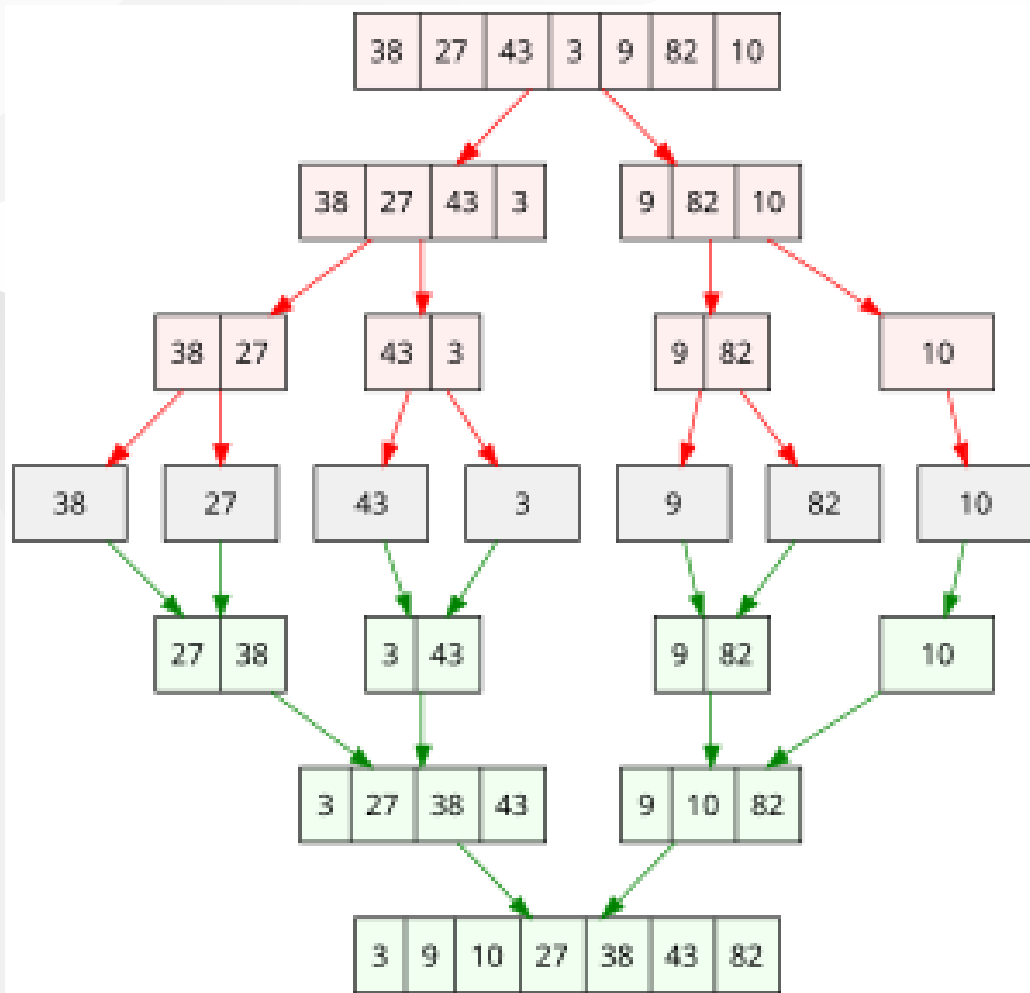
Merge Sort & Idea

Strategia: "Dividi e Conquista"

1. **Dividi:** Spezza l'array in due metà
2. **Conquista:** Ordina ricorsivamente ciascuna metà
3. **Combina:** Unisci le due metà ordinate in un unico array ordinato

Caso base: Un array di 1 elemento è già ordinato!

Merge Sort & Visualizzazione



Merge sort & Codice

```
def merge(arr, left, mid, right):
    # Crea due array temporanei
    left_array = arr[left:mid+1]
    right_array = arr[mid+1:right+1]

    i = j = 0 # indici per left_array e right_array
    k = left  # indice per array originale

    # Confronta e unisci
    while i < len(left_array) and j < len(right_array):
        if left_array[i] <= right_array[j]:
            arr[k] = left_array[i]
            i += 1
        else:
            arr[k] = right_array[j]
            j += 1
        k += 1

    # Copia gli elementi rimanenti di left_array
    while i < len(left_array):
        arr[k] = left_array[i]
        i += 1
        k += 1

    # Copia gli elementi rimanenti di right_array
    while j < len(right_array):
        arr[k] = right_array[j]
        j += 1
        k += 1

def merge_sort(arr, left, right):
    if left < right:
        mid = (left + right) // 2

        # Ordina ricorsivamente le due metà
        merge_sort(arr, left, mid)
        merge_sort(arr, mid + 1, right)

        # Unisci le due metà ordinate
        merge(arr, left, mid, right)

# Utilizzo: merge_sort(array, 0, len(array)-1)
```

Merge Sort & Complessità

Analisi:

1. **Costo di merge():** $O(n)$ - dobbiamo scorrere tutti gli elementi
2. **Numero di livelli:** $\log n$ - ogni volta dividiamo per 2
3. **Costo per livello:** $O(n)$ - merge di tutti i sotto-array

Formula ricorsiva:

- $T(1) = O(1) \rightarrow$ array di 1 elemento
- $T(n) = 2T(n/2) + O(n) \rightarrow$ dividi in 2 + merge

Risultato (Master Theorem): $O(n \log n)$ 

Merge Sort

Versione iterativa (versione bottom-up):



Merge Sort iterativo

Idea:

Partiamo dal fondo di un array con dimensione unitaria (quindi per definizione è già ordinato) e poi usiamo gli indici per dividere l'array e specificare quale parte dell'array riordinare.

```
def merge_sort_iterativo(arr):  
    n = len(arr)  
    # Inizia con blocchi di dimensione 1, poi 2, 4, 8, ...  
    current_size = 1  
  
    while current_size < n:  
        # Seleziona il punto di inizio del sottovettore sinistro da unire  
        left_start = 0  
  
        while left_start < n:  
            # Trova il punto finale del sottovettore sinistro  
            left_end = min(left_start + current_size - 1, n - 1)  
  
            # Trova il punto finale del sottovettore destro  
            right_end = min(left_start + current_size * 2 - 1, n - 1)  
  
            # Unisci i sottovettori arr[left_start : left_end] e
```