



# Analisi complessità

## Complessità

### Utilizzo delle risorse

- tempo di esecuzione
- Spazio di memoria
- Bande di comunicazione

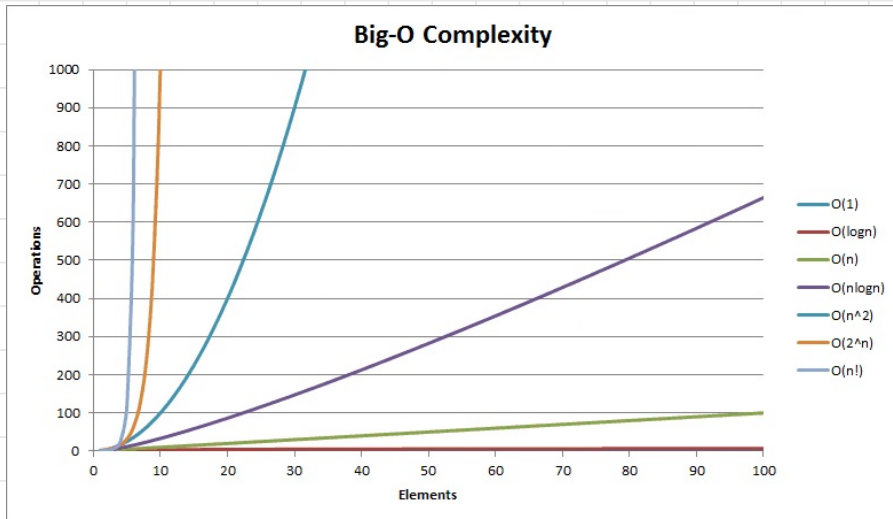
## Correttezza

è quello per cui è progettato

- Dimostrazione formale
- Ispezione informale

## Semplicità facile da capire e mantenere

- Identificatori significativi
- algoritmo ben commentato
- Strutture dati adeguate
- rispetto degli standard



**Caso migliore:** Determiniamo un limite inferiore ( $\Omega$ ) del tempo di esecuzione per qualsiasi dimensione dell'input ( $\forall n$ )

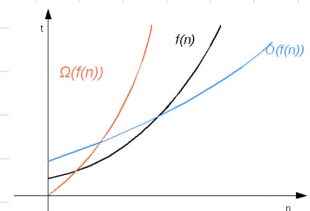
**Caso medio:** Determiniamo un limite sia superiore che inferiore ( $\Theta$ ) per qualsiasi dimensione dell'input ( $\forall n$ )

**Caso peggiore:** Determiniamo un limite superiore ( $O$ ) del tempo di esecuzione per qualsiasi dimensione dell'input ( $\forall n$ )

- $O$ :  $T(n) = O(f(n)) \rightarrow \exists c, n_0 > 0 \mid T(n) \leq c \cdot f(n) \forall n \geq n_0$ 
  - Il tasso di crescita della complessità è al più di  $f(n)$ .

- $\Omega$ :  $T(n) = \Omega(f(n)) \rightarrow \exists c, n_0 > 0 \mid T(n) \geq c \cdot f(n) \forall n \geq n_0$ 
  - Il tasso di crescita della complessità è al meno di  $f(n)$ .

- $\Theta$ :  $T(n) = \Theta(f(n)) \rightarrow \exists c_1, c_2, n_0 > 0 \mid c_1 \leq T(n) \leq c_2 \cdot f(n) \forall n \geq n_0$ 
  - È una delimitazione sia inferiore che superiore della complessità di un algoritmo.



## Divide et Impera

Adatto ad algoritmi ricorsivi, prevede 3 passi ad ogni livello di ricorsione

- **Divide**: il problema viene diviso in un certo numero di sottoproblemi, che sono istanze più piccole dello stesso problema
- **Impera**: i sottoproblemi vengono risolti in modo ricorsivo
- **Combina**: le soluzioni dei sottoproblemi vengono combinate per generare la soluzione del problema originale

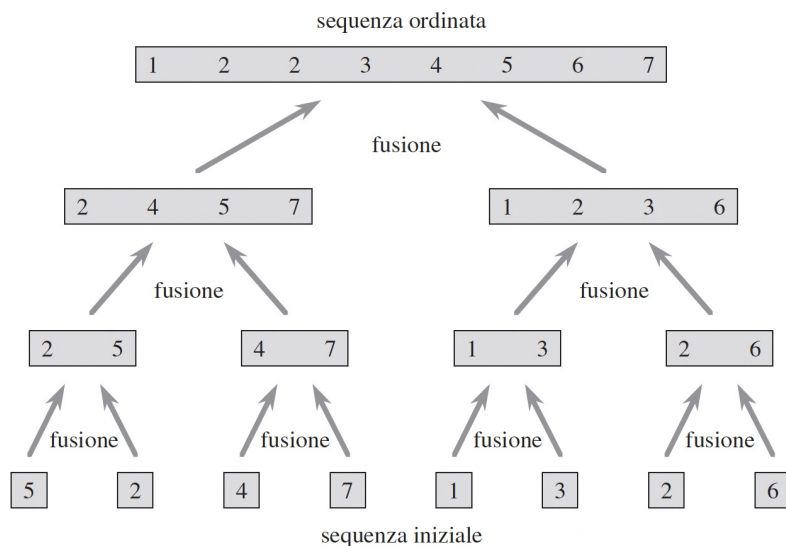
MERGE( $A, p, q, r$ )

```
1   $n_1 = q - p + 1$ 
2   $n_2 = r - q$ 
3  crea due nuovi array  $L[1 \dots n_1 + 1]$  e  $R[1 \dots n_2 + 1]$ 
4  for  $i = 1$  to  $n_1$ 
5       $L[i] = A[p + i - 1]$ 
6  for  $j = 1$  to  $n_2$ 
7       $R[j] = A[q + j]$ 
8   $L[n_1 + 1] = \infty$ 
9   $R[n_2 + 1] = \infty$ 
10  $i = 1$ 
11  $j = 1$ 
12 for  $k = p$  to  $r$ 
13     if  $L[i] \leq R[j]$ 
14          $A[k] = L[i]$ 
15          $i = i + 1$ 
16     else  $A[k] = R[j]$ 
17          $j = j + 1$ 
```

MERGE-SORT( $A, p, r$ )

```
1  if  $p < r$ 
2       $q = \lfloor (p + r) / 2 \rfloor$ 
3      MERGE-SORT( $A, p, q$ )
4      MERGE-SORT( $A, q + 1, r$ )
5      MERGE( $A, p, q, r$ )
```

$$3T(n) + 3\Theta n$$
$$\ln 3$$



## Equazione di ricorrenze

Esprime il tempo di esecuzione totale di un problema di dimensione  $n$  in funzione del tempo di esecuzione per input più piccoli

$$T(n) = \begin{cases} \mathcal{O}(1) & \text{Costo costante su input piccoli} \\ \mathcal{D}(n) + T(n_1) + \dots + T(n_a) + C(n) & \text{else} \end{cases}$$

$n \leq c$

Costo divisione      Costo chiamate ricorsive      Costo combinazione

## Caso particolare

Se  $T$  è diviso in  $a$  sottoproblemi, tutti delle stesse dimensione  $\frac{n}{b}$  ( $b > 1$ , costante)

$$T(n) = \begin{cases} \mathcal{O}(1) & \text{Costo costante su input piccoli} \\ aT\left(\frac{n}{b}\right) + \mathcal{D}(n) + C(n) & \text{else} \end{cases}$$

$n \leq c$

Costo chiamate ricorsive      Costo divisione      Costo combinazione

## Master theorem

Utile per risolvere le ricorrenze di forma  $T(n) = aT\left(\frac{n}{b}\right) + f(n)$

- $a \geq 1 \wedge b > 1$  costanti
- $f(n)$  funzione asintoticamente positiva
- $\frac{n}{b}$  rappresenta  $\lfloor \frac{n}{b} \rfloor$  o  $\lceil \frac{n}{b} \rceil \Rightarrow T(n)$  può essere asintoticamente limitato nei seguenti modi:

① se  $f(n) = \mathcal{O}(n^{\log_b a - \epsilon})$  per qualche costante  $\epsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \mathcal{O}(n^{\log_b a})$

② se  $f(n) = \mathcal{O}(n^{\log_b a}) \Rightarrow T(n) = \mathcal{O}(n^{\log_b a} \lg n)$

③ se  $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon})$  per qualche costante  $\epsilon > 0$  e se  $a f\left(\frac{n}{b}\right) \leq c f(n)$  per qualche costante  $c < 1$  e per ogni  $n$  sufficientemente grande  $\Rightarrow T(n) = \mathcal{O}(f(n))$

In linea generale si effettua il confronto tra  $n^{\log_b a}$  e  $f(n)$ , il più grande asintoticamente determina il risultato

In ciascuno dei tre casi, confrontiamo  $f(n)$  con  $n^{\log_b a}$  e determiniamo le più grande

- il master theorem non si applica alle ricorrenze  $T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + n \lg n$