

---

---

# **ALGORITMI E STRUTTURE DATI**

---

---

**LAUREA TRIENNALE IN SCIENZE INFORMATICHE**

Magliani Andrea  
Perego Luca

Università degli studi di Milano-Bicocca

A.A. 2022/2023

# INDICE

<b>Problema Computazionale e Algoritmi</b>	<b>4</b>
1.1 Problema Computazionale	4
1.2 Istanza	4
1.3 Algoritmo	4
1.4 Analisi degli Algoritmi	4
1.5 Struttura dati	4
<b>Correttezza &amp; Efficienza</b>	<b>5</b>
2.1 Dimostrazione di Correttezza	5
2.2 Calcolo dell'Efficienza	5
<b>Notazioni Asintotiche</b>	<b>6</b>
3.1 O-Grande	6
3.2 $\Omega$ -Grande	6
3.3 $\theta$ -Grande	6
3.4 Gerarchie di crescita Asintotica	6
<b>Caratteristiche degli Algoritmi</b>	<b>7</b>
4.1 Stabile	7
4.2 In-Place	7
<b>Algoritmi di Ordinamento</b>	<b>7</b>
5.1 Definizione	7
5.2 Struttura del problema	7
<b>Teorema dell'esperto</b>	<b>8</b>
6.1 Enunciato	8
<b>Selection sort</b>	<b>9</b>
7.1 Pseudocodice	9
7.2 Funzionamento	9
7.3 Correttezza	10
7.4 Tempi di calcolo	10
7.5 Caratteristiche	10
<b>Insertion sort</b>	<b>11</b>
8.1 Pseudocodice	11
8.2 Funzionamento	11
8.3 Correttezza	12
8.4 Tempi di calcolo	12
8.5 Caratteristiche	12
<b>Mergesort</b>	<b>13</b>
9.1 Pseudocodice	13
9.2 Funzionamento	14
9.3 Tempi di calcolo	14
<b>Ricerca Dicotomica</b>	<b>15</b>
10.1 Pseudocodice	15
10.2 Tempi di calcolo	15

<b>Problema di selezione</b> .....	<b>16</b>
11.1 Pseudocodice.....	16
11.2 Tempi di calcolo.....	16
<b>Counting sort</b> .....	<b>17</b>
12.1 Pseudocodice.....	17
12.2 Tempi di calcolo.....	17
<b>Radix sort</b> .....	<b>18</b>
13.1 Funzionamento.....	18
13.2 Pseudocodice.....	18
<b>Heap (binario)</b> .....	<b>19</b>
<b>14.1 Definizione</b> .....	<b>19</b>
<b>14.2 Proprietà</b> .....	<b>19</b>
<b>14.3 Nomenclatura</b> .....	<b>20</b>

# Problema Computazionale e Algoritmi

## 1.1 Problema Computazionale

Relazione matematica tra input e output.

Un problema è definito come:  $\pi \subseteq input \times output$

## 1.2 Istanza

Set di input specifici legati ad un determinato problema.

## 1.3 Algoritmo

Descrizione finita, composta da una sequenza di istruzioni elementari e non ambigue che, se eseguita, trasforma gli input in output.

## 1.4 Analisi degli Algoritmi

Gli algoritmi vengono **analizzati** per valutarne diversi aspetti:

- Correttezza: verificata con test e dimostrazioni;
- Efficienza: verificata misurando i tempi e lo spazio occupato;

Un algoritmo che risolve un problema per ogni sua istanza in un tempo finito è detto **corretto**.

Un algoritmo che, per almeno una delle istanze, non risolve correttamente il problema è detto **non corretto**.

## 1.5 Struttura dati

Un modo per memorizzare e manipolare dati.

# Correttezza & Efficienza

## 2.1 Dimostrazione di Correttezza

Invariante di ciclo: metodo per dimostrare la correttezza di un algoritmo contenente un loop. L'invariante di ciclo si divide in 3 fasi:

- **Inizializzazione**: dimostra la correttezza per la prima iterazione;
- **Conservazione**: l'algoritmo è corretto per ogni valore di  $i$  e questa incrementa correttamente ad ogni iterazione;
- **Conclusione**: assumendo la condizione del ciclo False, l'algoritmo termina restituendo il risultato corretto;

## 2.2 Calcolo dell'Efficienza

Un algoritmo efficiente utilizza il minor **tempo** e **risorse** possibili. È necessario definire una funzione  $T(n)$ , ovvero il tempo di calcolo impiegato per gestire un input di lunghezza  $n$ .

Ad ogni tipo di istruzione viene assegnato un **valore temporale** di esecuzione, per poi contarne le occorrenze nel codice.

$T(n)$  equivale alla somma delle occorrenze di tutti i valori temporali.

In un algoritmo è presente:

Caso Migliore:  $T_{migl}(n) \rightarrow$

Sottoinsieme delle istanze in cui l'algoritmo impiega meno.

Caso Peggior:  $T_{pegg}(n) \rightarrow$

Sottoinsieme delle istanze in cui l'algoritmo impiega di più.

# Notazioni Asintotiche

## 3.1 O-Grande

$O(n)$  rappresenta il **limite superiore** [asintoticamente] della funzione  $T(n)$  di un algoritmo.

$$O(g(n)) = \{f(n) \mid \exists c, n_0 > 0, f(n) \leq c \cdot g(n) \ \forall n > n_0\} \quad f(n) \in N \wedge f(n) > 0 \text{ def.}$$

## 3.2 $\Omega$ -Grande

$\Omega(n)$  rappresenta il **limite inferiore** [asintoticamente] della funzione  $T(n)$  di un algoritmo.

$$\Omega(g(n)) = \{f(n) \mid \exists c, n_0 > 0, 0 \leq c \cdot g(n) < f(n) \ \forall n > n_0\}$$

## 3.3 $\Theta$ -Grande

$\theta(n)$  rappresenta la funzione che **delimita superiormente ed inferiormente** la funzione  $T(n)$  di un algoritmo.

$$\theta(g(n)) = \{f(n) \mid \exists c_1, c_2, n_0 > 0, 0 \leq c_2 \cdot g(n) \leq f(n) \leq c_1 \cdot g(n) \ \forall n > n_0\}$$

## 3.4 Gerarchie di crescita Asintotica

La crescita di  $T(n)$  varia in base alla funzione a cui è associata.  
La **scala di crescita** è:

$$c \rightarrow \log n \rightarrow \sqrt{n} \rightarrow n \rightarrow n \log n \rightarrow n^a [a > 1] \rightarrow a^n \rightarrow n! \rightarrow n^n$$

# Caratteristiche degli Algoritmi

## 4.1 Stabile

Algoritmo che, se nel vettore di input sono presenti due valori **uguali**, mantiene l'ordine tra di loro anche nel vettore ordinato di output.

## 4.2 In-Place

Algoritmo che non utilizza una **struttura dati ausiliaria**, ma lavora direttamente sull'input.

# Algoritmi di Ordinamento

## 5.1 Definizione

Gli algoritmi di ordinamento sono utilizzati per posizionare gli elementi di un insieme secondo una **relazione d'ordine**.

## 5.2 Struttura del problema

Ogni algoritmo di ordinamento condivide problema e risultato.

Problema: Ordinamento di un vettore  $V$  di  $n$  elementi.

Input: Un vettore  $V$  di  $n$  elementi.

Output: Un vettore  $V$  t.c.:

- L'output è una permutazione di  $V$ ;
- $\forall i \in [1, n - 1] \quad V[i] \leq V[i + 1]$ ;

# Teorema dell'esperto

## 6.1 Enunciato

Sia  $T(n) = a \cdot T\left(\frac{n}{b}\right) + f(n)$   $a \geq 1, b > 1, f(n)$  asin. pos.

1. se  $\exists \varepsilon > 0$  t.c.  $f(n) = O\left(n^{\log_b a - \varepsilon}\right)$  allora  $T(n) = \Theta\left(n^{\log_b a}\right)$
2. se  $f(n) = \Theta\left(n^{\log_b a}\right)$  allora  $T(n) = \Theta\left(n^{\log_b a} \cdot \log n\right)$
3. se  $\exists \varepsilon > 0$  t.c.  $f(n) = \Omega\left(n^{\log_b a + \varepsilon}\right)$  e se  $\exists c < 1$  t.c.  $a \cdot f\left(\frac{n}{b}\right) \leq c \cdot f(n)$   
 $\forall n > n_0$  allora  $T(n) = \Theta(f(n))$



# Selection sort

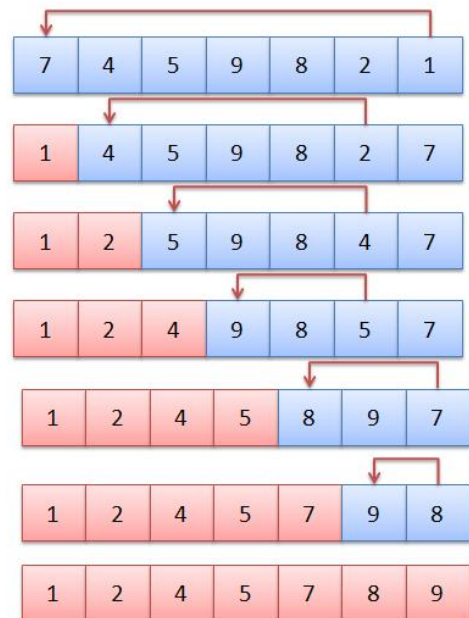
## 7.1 Pseudocodice

SELECTION\_SORT (V)

```
for i := 1 to V.length - 1
    posmin := i
    for j := i + 1 to V.length - 1
        if V[posmin] > V[j] then
            posmin := j
    scambia V[i] con V[posmin]
```

## 7.2 Funzionamento

Si cerca il numero minore navigando tutto il vettore e si mette nella posizione i, con i che varia dalla prima posizione del vettore fino all'ultima.



## 7.3 Correttezza

I primi  $i - 1$  elementi di  $V$  sono i più piccoli  $i - 1$  elementi di  $V$  ordinati in ordine crescente.

### INIZIALIZZAZIONE

I primi 0 elementi di  $V'$  sono i più piccoli 0 elementi di  $V$  ordinati in ordine crescente

### CONSERVAZIONE

Corretto ad inizio e fine ciclo.

### TERMINAZIONE

Corretto al termine dell'algoritmo.

## 7.4 Tempi di calcolo

CASO MIGLIORE e CASO PEGGIORE sono asintoticamente uguali.

$$T(n) = \theta(n^2)$$

## 7.5 Caratteristiche

### STABILE

No, il selection sort non è un algoritmo di ordinamento stabile in quanto scambiando l'elemento di posizione  $i$  con l'elemento più piccolo dell'array, non sempre mantiene l'ordine originale degli elementi uguali nel vettore.

### IN PLACE

Sì, il selection sort è un algoritmo di ordinamento in place in quanto non utilizza altre strutture dati per ordinare il vettore in input.

# Insertion sort

## 8.1 Pseudocode

```
INSERTION_SORT (V)

  for i := 2 to V.length

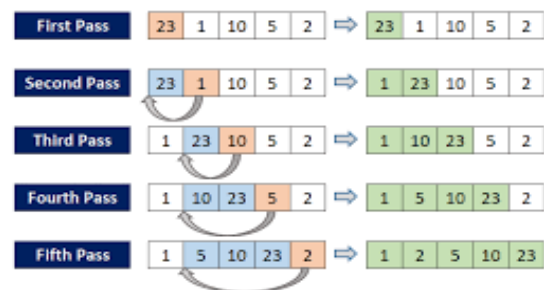
    j := i - 1
    key := V[i]

    while j >= 1 AND V[j] > Key

      V[j + 1] := V[j]
      V[j] := Key
      j := j - 1
```

## 8.2 Funzionamento

Si parte dal secondo elemento del vettore in input e si controlla se l'elemento precedente è minore, nel caso si scambiano i due valori, si continua successivamente con l'elemento  $i + 1$  fino alla fine dell'array.



## 8.3 Correttezza

All'inizio di ogni iterazione i primi  $i-1$  elementi di  $V^i$  sono i primi  $i-1$  elementi di  $V$  in ordine crescente.

### INIZIALIZZAZIONE

Il primo elemento di  $V^1$  è il primo elemento di  $V$  in ordine crescente

### CONSERVAZIONE

Vero ad inizio e fine ciclo

### TERMINAZIONE

Vero a fine algoritmo

## 8.4 Tempi di calcolo

### CASO MIGLIORE

Il vettore  $V$  è già ordinato.  $T_{\text{migl}}(n) = \theta(n) \rightarrow T(n) = \Omega(n)$

### CASO PEGGIORE

$V$  è ordinato in senso decrescente.  $T_{\text{pegg}}(n) = \theta(n^2) \rightarrow T(n) = O(n^2)$

## 8.5 Caratteristiche

### STABILE

Si l'insertion sort è un algoritmo di ordinamento stabile in quanto mantiene l'ordine degli elementi uguali tra di loro.

### IN PLACE

Si l'insertion sort è un algoritmo di ordinamento in place in quanto non utilizza strutture d'appoggio per eseguire le sue operazioni.

# Mergesort

## 9.1 Pseudocodice

MERGESORT (V, l, r)

if  $l < r$  then

$mid := \text{floor}[(l+r)/2]$   
    MERGESORT (V, l, mid)  
    MERGESORT (V, mid+1, r)  
    MERGE (V, l, mid, r)

MERGE (V, l, mid, r)

    T := Vettore di lunghezza  $r-l + 1$   
    i := l  
    j := mid + 1  
    k := 1

while  $i \leq mid$  AND  $j \leq r$  do

    if  $V[i] \leq V[j]$  then  
        T[k] := V[i]  
        i := i + 1

    else

        T[k] := V[j]  
        j := j + 1

    k := k + 1

while  $i \leq mid$  do

    T[k] := V[i]  
    i := i + 1  
    k := k + 1

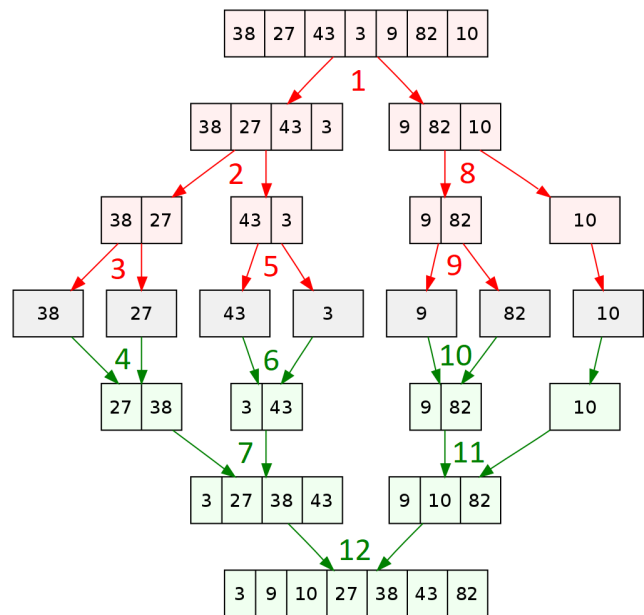
for k := 1 to T.length do

$V[l + k - 1] := T[k]$

## 9.2 Funzionamento

Il mergesort utilizza la strategia di programmazione **divide et impera** per ridurre il problema in più sottoproblemi.

Una volta ottenuti i singoletti e arrivati nel caso base si esegue la procedura di merge, andando a unire i singoletti riordinandoli durante il processo.



## 9.3 Tempi di calcolo

$a = 2$  (volte che viene chiamato il metodo ricorsivo)

$b = 2$  (in quante porzioni divido l'array [ $mid = l+r / 2$ ])

$f(n) = \theta(n)$  (righe di codice che non c'entrano con la ricorsione)

quindi applico il secondo caso del teorema del maestro:

$$\theta(n) = \theta(n^{\log_2 2}) \rightarrow \theta(n) = \theta(n) \rightarrow T(n) = \theta(n^{\log_2 2} \cdot \log n) \rightarrow T(n) = \theta(n \cdot \log n)$$

# Ricerca Dicotomica

**Problema:** Ricerca di un elemento in un vettore  $V$  ordinato.

**Input:** un vettore  $V$  di  $n$  elementi e un intero  $x$ .

**Output:** un intero  $n$  t.c.  $n \in V \wedge n = x$

## 10.1 Pseudocodice

Ricerca\_Dicotomica( $V, x, l, r$ )

```
if  $r < l$  then  
    return false
```

```
if  $r = l$  then  
    return  $x == V[l]$ 
```

```
mid := floor( $\frac{l+r}{2}$ )
```

```
if  $x > V[mid]$  then  
    return Ricerca_Dicotomica( $V, x, mid + 1, r$ )  
else  
    return Ricerca_Dicotomica( $V, x, l, mid$ )
```

## 10.2 Tempi di calcolo

Caso migliore e caso peggiore sono **asintoticamente uguali**:  $T(n) = \Theta(\log_2 n)$ .

# Problema di selezione

**Input:** un vettore  $V$  di  $n$  interi distinti, un intero  $i$  t.c  $1 \leq i \leq n$ .

**Output:** Il valore di  $V$  che è maggiore di esattamente  $i-1$  elementi di  $V$ .

## 11.1 Pseudocodice

SELEZIONE ( $V, i, l, r$ )

```
    if  $l = r$  then  
        return  $V[l]$ 
```

```
    cut := RANDOM_PARTITION ( $V, l, r$ )  
    dim_sx := cut -  $l + 1$ 
```

```
    if  $i \leq \text{dim\_sx}$  then  
        return SELEZIONE ( $V, i, l, \text{cut}$ )
```

```
    return SELEZIONE ( $V, i - \text{dim\_sx}, \text{cut} + 1, V$ )
```

## 11.2 Tempi di calcolo

Caso peggiore:  $\theta(n^2)$

Caso migliore:  $\theta(n)$

Si può notare che il caso peggiore è  $\theta(n^2)$  quindi asintoticamente maggiore del caso peggiore di un algoritmo di ordinamento come il mergesort, che potremmo usare per riordinare il nostro vettore in input e risolvere facilmente il nostro problema di ricerca, quindi, perchè usare questo algoritmo e non ordinare l'array prima col mergesort?

Utilizzando random partition rendiamo l'algoritmo randomico e non più deterministico ed il suo tempo di calcolo diventa  $\theta(n)$  in quanto non consideriamo il caso peggiore essendo un evenienza molto sfortunata e improbabile con l'approccio randomico, per cui l'algoritmo di selezione sviluppato è asintoticamente più veloce rispetto al mergesort, essendo  $\theta(n)$  asintoticamente minore di  $\theta(n \cdot \log n)$ .



# Counting sort

## 12.1 Pseudocodice

COUNTING\_SORT (A, k)

```
C := vettore di k elementi

for i := 1 to k
    C[i] := 0

for j := 1 to A.length
    C[A[j]] := C[A[j]] + 1

for i := 2 to k
    C[i] := C[i - 1] + C[i]

B := vettore con n elementi

for j := A.length down to 1
    B[C[A[j]]] := A[j]
    C[A[j]] := C[A[j]] - 1

return B
```

## 12.2 Tempi di calcolo

Primo for:  $\theta(k)$

Secondo for:  $\theta(n)$

Terzo for:  $\theta(k)$

Quarto for:  $\theta(n)$

$T(n, k) = \theta(n + k)$      con  $k = O(n)$

$\rightarrow T(n) = \theta(n)$

# Radix sort

## 13.1 Funzionamento

Ordina l'array iniziando l'ordinamento dalla cifra meno significativa e scalando fino a quella più significativa, è conveniente usarlo su array di dimensioni non troppo elevate, in modo da sfruttare al massimo il suo tempo di esecuzione lineare.

## 13.2 Pseudocodice

RADIXSORT(A)

```
for i := 1 to k
    ordina A secondo l'i-esima cifra meno significativa con
    ord.stabile
```

# Heap Binario

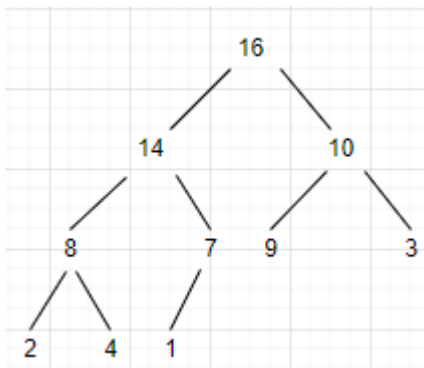
## 14.1 Definizione

Memorizzato come array + **proprietà**, ma che può essere visto come albero binario quasi completo (completo almeno a sinistra).

Come memorizziamo l'heap:

A = 16 14 10 8 7 9 3 2 4 1

Come vediamo l'heap:



Come calcoliamo la posizione dei nodi nell'array:

$\text{parent}(i) := \text{floor} \left( \frac{i}{2} \right)$

$\text{left}(i) := 2 \cdot i$

$\text{right}(i) := (2 \cdot i) + 1$

## 14.2 Proprietà

1. length → quanti elementi contiene l'array
2. heap\_size → quanti elementi dell'array sono nell'heap
3. max heap → un heap che soddisfa:  $A[\text{parent}(i)] \geq A[i]$
4. min heap → un heap che soddisfa:  $A[\text{parent}(i)] \leq A[i]$

**Attenzione:** Se un array non rispetta almeno una tra le proprietà max-heap e min-heap allora l'array **non è** un heap.

### 14.3 Nomenclatura