

# Corso di laurea in Informatica

## Introduzione agli Algoritmi

### Didattica blended

Il problema dell'ordinamento:  
algoritmo Merge Sort

Angelo Monti



SAPIENZA  
UNIVERSITÀ DI ROMA

## Nella precedente lezione...

...abbiamo dimostrato il seguente:

**Teorema.** Il costo computazionale di qualunque algoritmo di ordinamento basato su confronti è  $\Omega(n \log n)$ .

Riusciamo a progettare degli algoritmi che richiedono costo computazionale uguale proprio a  $\Theta(n \log n)$  e sono, quindi, **ottimi**?

# Merge Sort

L'algoritmo **merge sort** (**ordinamento per fusione**) è un algoritmo ricorsivo che adotta una tecnica algoritmica detta **divide et impera**. Essa può essere descritta come segue:

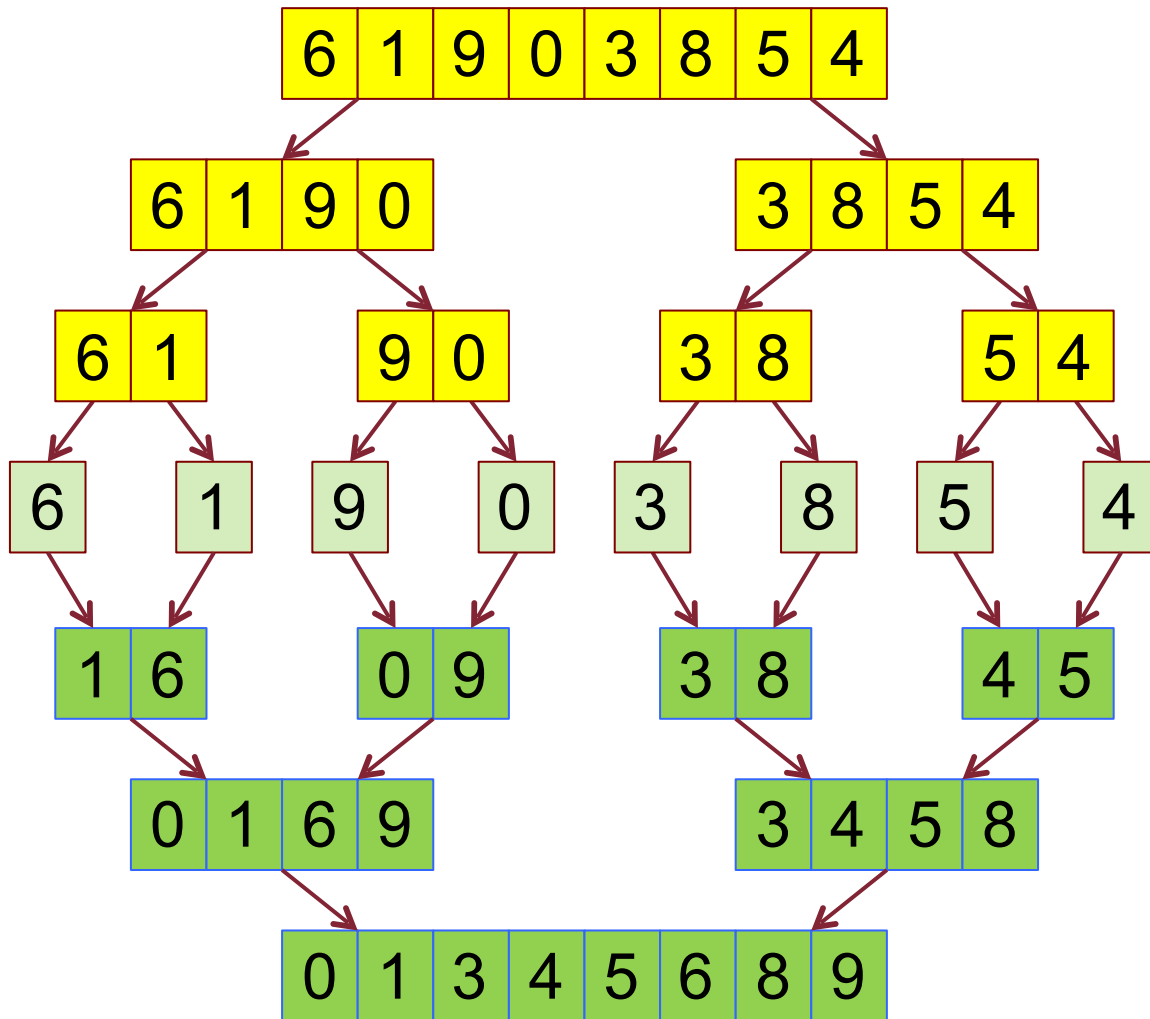
- il problema complessivo si suddivide in sottoproblemi di dimensione inferiore (**divide**)
- i sottoproblemi si risolvono ricorsivamente (**impera**)
- le soluzioni dei sottoproblemi si compongono per ottenere la soluzione al problema complessivo (**combina**).

# Merge Sort

L'approccio dell'algoritmo Merge Sort è il seguente:

- **divide**: la sequenza di  $n$  elementi viene divisa in due sottosequenze di  $\frac{n}{2}$  elementi ciascuna;
- **impera**: le due sottosequenze di  $\frac{n}{2}$  elementi vengono ordinate ricorsivamente;
- **passo base**: la ricorsione termina quando la sottosequenza è costituita di un solo elemento, per cui è già ordinata;
- **combina**: le due sottosequenze – ormai ordinate – di  $\frac{n}{2}$  elementi ciascuna vengono “fuse” in un'unica sequenza ordinata di  $n$  elementi.

# Merge Sort



• **divide**: la sequenza di  $n$  elementi viene divisa in due sotto-sequenze di  $n/2$  elementi ciascuna;

• **impera**: le due sotto-sequenze di  $n/2$  elementi vengono ordinate ricorsivamente;

• **passo base**: la ricorsione termina quando la sotto-sequenza è costituita di un solo elemento, per cui è già ordinata;

• **combina**: le due sotto-sequenze – ormai ordinate – di  $n/2$  elementi ciascuna vengono “fuse” in un’unica sequenza ordinata di  $n$  elementi.

# Merge Sort

```
def Merge_sort(lista, ind_primo, ind_ultimo):            $T(n)$ 
    if ind_primo < ind_ultimo:                           $\Theta(1)$ 
        ind_medio= (ind_primo+ind_ultimo)//2            $\Theta(1)$ 
        Merge_sort(lista, ind_primo, ind_medio)         $T(n/2)$ 
        Merge_sort(lista, ind_medio + 1, ind_ultimo)    $T(n/2)$ 
        Fondi(lista, ind_primo, ind_medio, ind_ultimo)  $S(n)$ 
```

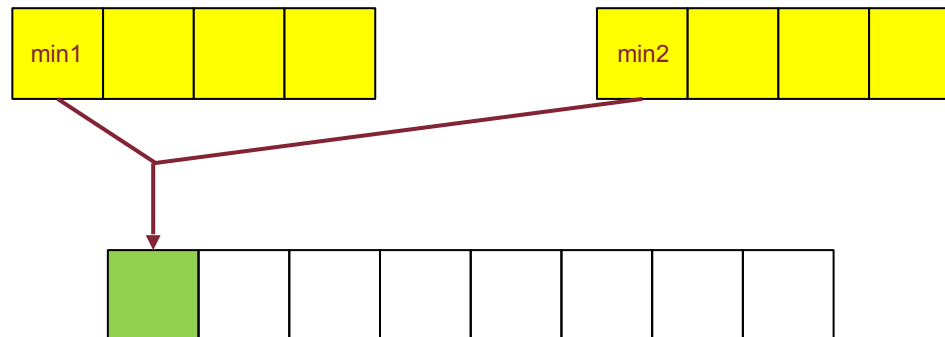
$T(n) = \Theta(1) + 2 \cdot T(n/2) + S(n)$       dove  $S(n)$  è il costo di  $Fondi()$

$T(1) = \Theta(1)$

# Merge Sort

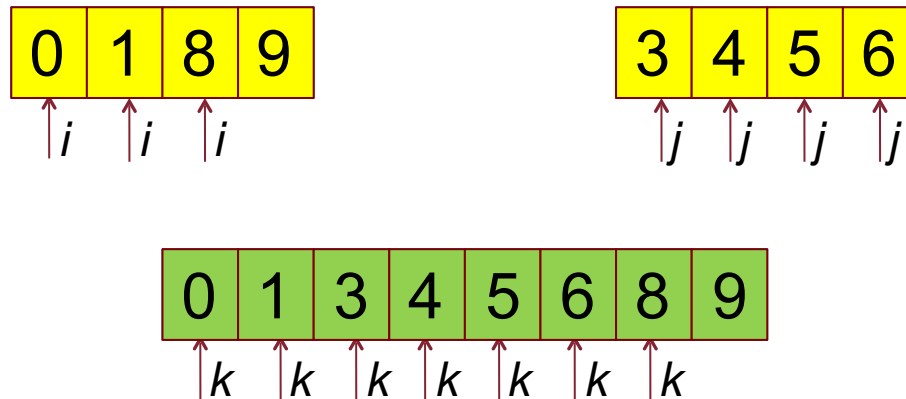
Funzionamento della funzione `Fondi()`:

- la funzione sfrutta il fatto che le due sottosequenze sono ordinate;
- il minimo della sequenza complessiva non può che essere ***il più piccolo fra i minimi delle due sottosequenze*** (se essi sono uguali, scegliere l'uno o l'altro non fa differenza);
- dopo aver eliminato da una delle due sottosequenze tale minimo, la proprietà rimane: il prossimo minimo non può che essere il più piccolo fra i minimi delle due parti rimanenti delle due sottosequenze.



# Merge Sort

Esempio di funzionamento della funzione `Fondi ()`:



Dopo aver ricopiato anche l'ultimo elemento il vettore complessivo risulta ordinato.



# Merge Sort

```
def Fondi (lista, ind_primo, ind_medio, ind_ultimo, B):
    i = ind_primo; j = ind_medio + 1; k = ind_primo
    while i <= ind_medio and j <= ind_ultimo:
        if lista[i]<lista[j]:
            B[k] = lista[i]
            i += 1
        else:
            B[k] = lista[j]
            j += 1
        k += 1
    while i<= ind_medio: #la prima sottolista non è terminata
        B[k] = lista[i]; i += 1; k += 1
    while j<=ind_ultimo: #la seconda sottolista non è terminata
        B[k] = lista[j]; j += 1; k += 1
    for i in range(ind_primo, ind_ultimo+1):
        lista[i]=B[i] #ricopio in lista gli elementi in B[ind_primo,ind_ultimo]
```

# Merge Sort

Valutiamo il costo computazionale della funzione `Fondi()`:

- inizializzazione delle variabili:  $\Theta(1)$ ;
- primo ciclo `while`
  - ogni iterazione ha costo  $\Theta(1)$  e incrementa di 1 l'indice  $i$  oppure l'indice  $j$ . Quindi il costo del `while` varia da un minimo di  $n/2$  a un massimo di  $n$ , ossia è  $\Theta(n)$ .
- secondo e terzo `while` (mai eseguiti entrambi):
  - si ricopia nel vettore B l'eventuale “coda” di una delle due sottosequenze:  $O(n)$ ;
- copia del vettore B nell'opportuna porzione del vettore A:  $\Theta(n)$ .

Dunque il costo  $S(n)$  della funzione `Fondi()` è:

$$S(n) = \Theta(1) + \Theta(n) + O(n) + \Theta(n) = \Theta(n)$$

# Merge Sort

Quindi il costo computazionale del Merge Sort:

```
def Merge_sort (lista, ind_primo, ind_ultimo, B):  
    if ind_primo < ind_ultimo:  
        ind_medio = (ind_primo + ind_ultimo) // 2  
        Merge_sort (lista, ind_primo, ind_medio, B)  
        Merge_sort (lista, ind_medio + 1, ind_ultimo, B)  
        Fondi(lista, ind_primo, ind_medio, ind_ultimo, B)
```

è

$$\begin{array}{l} T(n) = 2T(n/2) + \Theta(n) \\ T(1) = \Theta(1) \end{array} \quad \longrightarrow \quad T(n) = \Theta(n \log n)$$

La ricorsione va attivata dalla funzione:

```
def MS(lista):  
    ind_primo=0; ind_ultimo=len(lista)-1  
    B=[0 for _ in range(len(lista))]  
    Merge_sort(lista, ind_primo, ind_ultimo, B)
```

# Merge Sort

## OSSERVAZIONE

L'operazione di fusione non si può fare “in loco”, cioè aggiornando direttamente il vettore A, senza incorrere in un aggravio del costo.

Infatti, in A bisognerebbe fare spazio via via al minimo successivo, ma questo costringerebbe a spostare di una posizione tutta la sottosequenza rimanente per ogni nuovo minimo, il che costerebbe  $\Theta(n)$  operazioni elementari per ciascun elemento da inserire, facendo lievitare quindi il costo computazionale della fusione da  $\Theta(n)$  a  $\Theta(n^2)$ .

Ciò a sua volta risulterebbe nell'equazione di ricorrenza:

$$T(n) = 2T(n/2) + \Theta(n^2)$$

la cui soluzione, come sappiamo, è:

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

## Esercizio svolto - 1

**Esercizio.** Nonostante Merge Sort funzioni in tempo  $\Theta(n \log n)$  mentre Insertion Sort in  $O(n^2)$ , i fattori costanti sono tali che l'Insertion Sort è più veloce del Merge Sort per valori piccoli di  $n$ . Quindi, ha senso usare l'Insertion Sort dentro il Merge Sort quando i sottoproblemi diventano sufficientemente piccoli.

- Si consideri una modifica del Merge Sort in cui il caso base si applica ad una porzione del vettore di lunghezza  $k$ , che viene ordinata usando Insertion Sort.
- Le porzioni vengono combinate usando il meccanismo standard di fusione.
- Si determini il valore di  $k$  come funzione di  $n$  per cui l'algoritmo modificato ha lo stesso tempo di esecuzione asintotico del Merge Sort.

## Esercizio svolto

**Soluzione.** Il codice che realizza tale versione è il seguente.

```
def Merge_Insertion (lista, k, primo, ultimo, B):
    dim = ultimo - primo + 1
    if dim > k:
        medio = (primo + ultimo)// 2
        Merge_Insertion (lista, k, primo, medio)
        Merge_Insertion (lista, k, medio + 1, ultimo)
        Fondi(lista, primo, medio, ultimo, B)
    else InsertionSort(lista, primo, ultimo)
```

La ricorsione va attivata dalla funzione:

```
def MSI(lista,k):
    primo = 0, ultimo = len(lista)-1
    B=[0 for _ in range(len(lista))]
    Merge_Insertion(lista, k, primo, ultimo, B)
```

## Esercizio 1 svolto

L'equazione di ricorrenza che lo caratterizza è la seguente:

$$T(n) = 2T(n/2) + \Theta(n)$$

$$T(k) = \Theta(k^2)$$

Risolviamola col metodo iterativo:

$$\begin{aligned} T(n) &= 2T(n/2) + \Theta(n) \\ &= 2[2T(n/2^2) + \Theta(n/2^1)] + \Theta(n/2^0) \\ &= 2[2[2T(n/2^3) + \Theta(n/2^2)] + \Theta(n/2^1)] + \Theta(n/2^0) \\ &= 2^3T(n/2^3) + 2^2\Theta(n/2^2) + 2^1\Theta(n/2^1) + 2^0\Theta(n/2^0) \\ &\quad \dots \\ &= 2^h T\left(\frac{n}{2^h}\right) + \sum_{i=0}^{h-1} 2^i \Theta\left(\frac{n}{2^i}\right) \\ &= 2^h T\left(\frac{n}{2^h}\right) + \Theta(h \cdot n) \end{aligned}$$

## Esercizio svolto

Ci fermiamo incontrando il caso base, il che succede quando

$$\frac{n}{2^h} = k, \text{ ossia } 2^h = \frac{n}{k} \implies h = \log \frac{n}{k}$$

Sostituendo tale valore nell'espressione precedente otteniamo:

$$\begin{aligned} T(n) &= 2^{\log \frac{n}{k}} T\left(\frac{n}{2^{\log \frac{n}{k}}}\right) + \Theta\left(n \log \frac{n}{k}\right) \\ &= \frac{n}{k} \Theta(k^2) + \Theta\left(n \log \frac{n}{k}\right) \\ &= \Theta(nk) + \Theta\left(n \log \frac{n}{k}\right) \\ &= \Theta(nk) + \Theta(n \log n - n \log k) \end{aligned}$$

Se  $k = O(\log n)$  otteniamo:

$$T(n) = O(n \log n) + \Theta(n \log n - n \log \log n) = \Theta(n \log n)$$



## Esercizio 2 svolto

Nell'algoritmo di Insertion sort è possibile ricercare la posizione in cui inserire l'elemento  $i$ -esimo tramite la ricerca binaria. Come cambia il costo computazionale dell'algoritmo?

Soluzione.

Per ogni  $j = 2$  to  $n$ , l'algoritmo di Insertion Sort in versione standard:

- scorre la parte ordinata della lista da destra a sinistra
- confronta ciascun elemento con  $x$
- trova la posizione corretta di  $x$
- sposta tutti gli elementi che sono a destra per fare posto ad  $x$

## Consideriamo lo pseudocodice modificato dell'Insertion Sort:

```
def InsertionSort(lista):  
    for i in range(1, len(lista):  
        x = lista[i]  
        k = RicercaBin(lista, x)  
        # x dovrebbe stare in posizione k  
        j = i - 1  
        while j > 0 and j >= k:  
            A[j+1] = A[j]  
            j -= 1  
        A[k] = x
```

iterato n-1 volte

$\Theta(1)$

$O(\log(n - i))$

$\Theta(1)$

iterato  $t_i$  volte

$\Theta(1)$

$\Theta(1)$

$\Theta(1)$

- Il contributo della ricerca binaria non si sostituisce a  $t_i$ , ma **si aggiunge** ad esso.
- Anche se troviamo la posizione di x più velocemente, dobbiamo comunque spostare gli elementi a destra...
- pertanto il costo computazionale non migliora!

Corso di laurea in Informatica  
Introduzione agli Algoritmi  
Didattica blended

Esercizi per casa



SAPIENZA  
UNIVERSITÀ DI ROMA

# ESERCIZI

- Scrivere la versione iterativa dell'algoritmo di *Merge sort*.
- Scrivere la versione ricorsiva dell'algoritmo di Fusione.
- Si supponga di scrivere una variante del Merge sort, chiamata *4Merge sort* che, invece di suddividere il vettore da ordinare in 2 parti (e ordinarle separatamente), lo suddivide in 4 parti, le ordina ognuna riapplicando *4Merge sort*, e le riunifica usando un'opportuna variante *4Fondi* di *Fondi* (che fa la fusione su 4 sottovettori invece che su 2).
  - Come cambia, se cambia, il costo computazionale di *4Merge sort* rispetto a quello di Merge sort?
  - Come cambia, se cambia, il costo computazionale di un'ulteriore variante *kMerge sort* che spezza il vettore in *k* sottovettori?