

Laboratorio di Algoritmi e Strutture Dati

Laboratorio, esercizio 1



"THE PROBABILITY OF SOMEONE WATCHING YOU IS
PROPORTIONAL TO THE STUPIDITY OF YOUR ACTIONS."

	video	argomento
	1	Intuizione algoritmica
	2	Correttezza e complessità algoritmi iterativi
	3	Correttezza e complessità algoritmi ricorsivi
	4	Notazione asintotica
	5	Ricorrenze e loro soluzioni
	6	Esercizi su correttezza, complessità, e ricorrenze
	7	<i>MergeSort</i>
	8	Laboratorio: esercizio 0 (introduzione al laboratorio)
array	9	Laboratorio: esercizio 1
	10	<i>QuickSort</i>
	11	<i>CountingSort</i> e <i>RadixSort</i>
	12	Esercizi sull'ordinamento

Quando un'implementazione è **efficiente**? Assumendo che il codice scritto sia corretto e perfettamente funzionante, gli elementi che contribuiscono all'efficienza di una soluzione sono almeno due:

- Un'idea algoritmica corretta, completa, terminante, e asintoticamente efficiente (quando possibile, ottima), e
- Un'implementazione che sfrutti le caratteristiche del linguaggio, delle strutture dati, e ottimizzazioni locali che non influenzano il comportamento asintotico (almeno non in generale).

Gli esercizi di laboratorio tendono a formarci con la vista al secondo punto.

Primo esercizio

In questo primo esercizio vogliamo costruire un nuovo algoritmo di ordinamento basato sui confronti. L'obiettivo è quello di sfruttare i punti forti di due algoritmi che abbiamo visto: *InsertionSort* e *MergeSort*. Il risultato sarà un algoritmo misto, per così dire, che si comporti meglio, dal punto di vista sperimentale, di entrambi.

Primo esercizio: idea

Da un punto vista analitico, il tempo di esecuzione di *MergeSort* è $\Theta(n \cdot \lg(n))$ (in tutti i casi), e quello di *InsertionSort* è $\Theta(n^2)$ (nel caso peggiore). Prendiamo unicamente il limite superiore nel caso peggiore. Abbiamo, per *MergeSort*:

$$T(n) \leq c_1 \cdot n \cdot \lg(n) \Rightarrow O(n \cdot \lg(n))$$

e per *InsertionSort*:

$$T(n) \leq c_2 \cdot n^2 \Rightarrow O(n^2)$$



Possiamo mostrare che, per n sufficientemente piccolo, succede che:

$$c_2 \cdot n^2 < c_1 \cdot n \cdot \lg(n).$$


Questa disequazione è vera per tutti i valori di n più piccoli di un certo valore k che bisogna trovare. Dimostrarlo formalmente richiede, primo, trovare le costanti c_1, c_2 (che dipendono dall'implementazione e dalla macchina), e, poi, risolvere un'equazione esponenziale, che implica, a sua volta, usare la funzione W di Lambert. Noi, invece, cercheremo di mostrarlo in maniera sperimentale.

Primo esercizio (prima parte)

Esercizio 1 (prima parte)

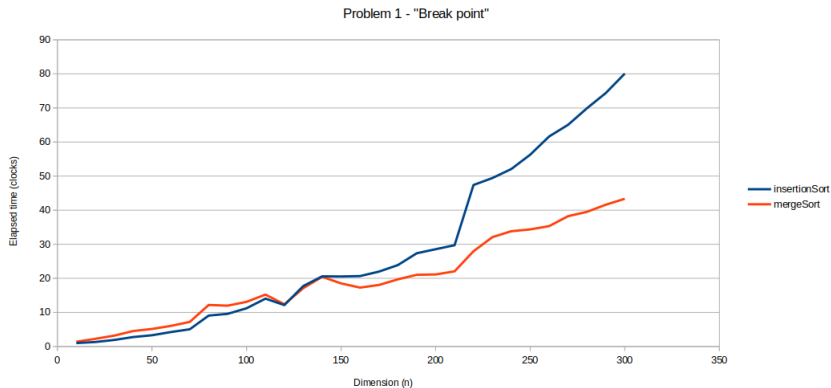
Realizzare un esperimento implementando sia InsertionSort che MergeSort, misurando il tempo di esecuzione sperimentale per input di lunghezza crescente, con multiple ripetizioni per la stessa lunghezza, su entrambi gli algoritmi. Dedurre il valore di k (punto massimo di incrocio tra le curve) per la propria macchina e implementazione.

Il risultato richiesto prevede:

- Una rappresentazione grafica delle curve di tempo. 
- L'identificazione del valore massimo k oltre il quale MergeSort è sempre più efficiente di InsertionSort.

Primo esercizio (prima parte)

Un esempio di possibile risultato è:



Primo esercizio: una versione piú efficiente di *MergeSort*

Come usiamo questa informazione per costruire una versione piú efficiente (sperimentalmente) di *MergeSort*? Poichè l'idea dell'algoritmo è quella di ordinare, ricorsivamente, array sempre piú piccoli (i pezzi dell'array originale), ad un certo punto, durante la ricorsione, si arriverá ad avere un array di dimensione inferiore a k . In quel momento non è piú conveniente richiamare *MergeSort*, ma conviene chiamare *InsertionSort*.


```
proc HybridSort ( $A, p, r$ )  
  { if ( $r - p + 1 > k$ )  
    then  
      {  $q = [(p + r)/2]$   
        HybridSort( $A, p, q$ )  
        HybridSort( $A, q + 1, r$ )  
        Merge( $A, p, q, r$ )  
      }  
    else InsertionSort( $A, p, r$ )
```

Primo esercizio (seconda parte)

Esercizio 1 (seconda parte)

Realizzare un esperimento implementando sia MergeSort che HybridSort, quest'ultimo implementato utilizzando la costante k precedentemente trovata, misurando il tempo di esecuzione sperimentale per input di lunghezza crescente, con multiple ripetizioni per la stessa lunghezza, su entrambi gli algoritmi.

Il risultato richiesto prevede:

- Una rappresentazione grafica delle curve di tempo, dove si vede che  HybridSort migliora sempre il tempo di esecuzione di MergeSort;
- Una dimostrazione sperimentale di correttezza attraverso test randomizzati e funzioni antagoniste.

Primo esercizio (seconda parte)

Una bozza dello pseudo-codice della soluzione:

```
proc Experiment ()  
{  
  ...  
  for (experiment = 1 to max_experiment)  
    t_tot_merge = 0  
    t_tot_hybrid = 0  
    for (instance = 1 to max_instances)  
      {  
        A = GenerateRandom(current_length)  
        B = Copy(A)  
        t_start = clock()  
        MergeSort(A)  
        t_end = clock()  
        t_elapsed = t_end - t_start  
        t_tot_merge = t_tot_merge + t_elapsed  
        t_start = clock()  
        HybridSort(B)  
        t_end = clock()  
        t_elapsed = t_end - t_start  
        t_tot_hybrid = t_tot_hybrid + t_elapsed  
      }  
    t_final = t_tot / max_instances  
    current_length = current_length + step  
  }  
}
```

Laboratorio: esercizio richiesto (seconda parte)

Da un punto di vista asintotico, la soluzione proposta **non** è piú efficiente di *MergeSort*:

$$T(n) = \begin{cases} 2 \cdot T(\frac{n}{2}) + \Theta(n) & \text{se } n > k \\ k^2 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

Si può utilizzare il metodo dello sviluppo per convincersi che è ancora vero che:

$$T(n) = \Theta(n \cdot \lg(n))$$

Laboratorio: esercizio richiesto (seconda parte)

Da un punto di vista sperimentale, invece, ci aspettiamo un risultato del genere (in questo esempio, $k = 120$):

