

Giorno 1

1 Notazioni asintotiche

Def. 1.1. Date due funzioni $f(n)$ e $g(n)$, si dice che $f(n) = O(g(n))$ se esistono $c \neq 0$ ed n_0 tali che:

$$\forall n > n_0 : 0 \leq f(n) \leq cg(n)$$

Def. 1.2. Date due funzioni $f(n)$ e $g(n)$, si dice che $f(n) = \Omega(g(n))$ se esistono $c \neq 0$ ed n_0 tali che:

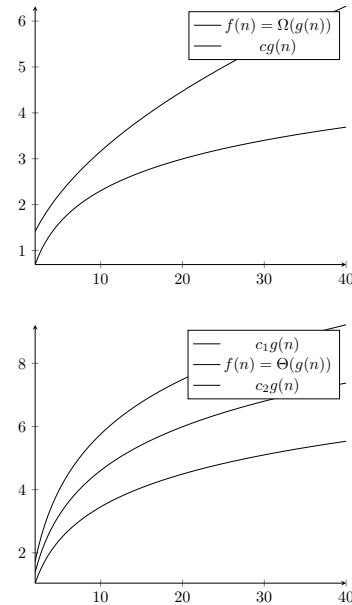
$$\forall n > n_0 : 0 \leq cg(n) \leq f(n)$$

Def. 1.3. Date due funzioni $f(n)$ e $g(n)$, si dice che $f(n) = \Theta(g(n))$ se

$$f(n) = O(g(n)), f(n) = \Omega(g(n))$$

Ossia se:

$$\exists c_1, c_2 \neq 0, n_0 : \forall n > n_0 : c_1 g(n) \leq f(n) \leq c_2 g(n)$$



2 Limiti Superiori ed Inferiori

2.1 Definizioni

Def. 2.1. Dato un problema Π , se esiste un algoritmo A che risolve Π in tempo $t(n)$, allora $t(n)$ è un *limite superiore* alla complessità in tempo di Π .

Def. 2.2. Dato un problema Π , se ogni algoritmo A che lo risolve deve impiegare necessariamente almeno tempo $t(n)$, allora $t(n)$ è un *limite inferiore* alla complessità in tempo di Π .

Def. 2.3. Dato un problema Π , se un algoritmo A che lo risolve impiega tempo $t(n)$, e $t(n)$ è un limite inferiore alla complessità in tempo di Π , allora si dice che A è un *algoritmo ottimo*.

2.2 Metodi per individuare limiti inferiori

1. **Dimensione dei dati:** Se per risolvere un problema si deve necessariamente accedere a tutti i dati in input, la loro dimensione è un limite inferiore alla complessità in tempo del problema.

Esempio: Per cercare l'elemento massimo di un array A di dimensione n si deve scansionare l'intero A (il minimo potrebbe essere in ognuna delle n posizioni).

2. **Eventi contabili:** Se al fine della risoluzione del problema è necessario che un particolare evento si verifichi un numero $f(n)$ di volte, allora $f(n)$ è un limite inferiore alla complessità in tempo del problema.

Esempio: Se voglio generare le permutazioni di un insieme di n numeri, devo, ovviamente, generare *ogni* permutazione. La generazione di una delle $n!$ permutazioni è perciò un evento contabile, e $n!$ è un limite inferiore alla complessità del problema.

3. **Albero di decisione:** Si rappresentano tutte le possibili "decisioni" nei nodi interni di un albero. I possibili esiti di ogni nodo-decisione sono i suoi figli ed i risultati sono rappresentati nelle foglie. L'altezza dell'albero è un limite inferiore alla complessità del problema.

Esempio: Il limite inferiore per la ricerca binaria dell'elemento k su un array di n elementi è uguale all'altezza di un albero binario con n foglie ($\log n$), poiché ogni scelta ha due possibili esiti (due figli), ed ognuno degli n elementi può essere k .

3 Analisi di algoritmi

3.1 Ricerca

3.1.1 Ricerca sequenziale

Sia A un array di lunghezza n . Devo cercare la chiave k .

```
1 SeqSearch(A, k):
2     for(i = 1 to n):  $O(n)$ 
3         if(i == k) return i;
4     return -1;
```

Costo al caso ottimo $O(1)$;

Costo al caso pessimo $O(n)$, algoritmo ottimo.

3.1.2 Ricerca binaria

Sia A un array **ordinato** di lunghezza n .
Devo cercare la chiave k .

```
1 BinSearch(A, k):
2     p = 1, r = n + 1;
3     while(p ≤ r):
4         q = ⌊ $\frac{p+r}{2}$ ⌋;
5         if(A[q] == k) return
6             q;
7         if(k > q) p = q;
8         else r = q;
9     return -1;
```

Costo al caso ottimo $O(1)$;

Costo al caso pessimo $O(\log n)$, ottimo.

3.2 Insertion, Selection Sort

3.2.1 Insertion Sort

```
1 InsSort(A):
2     for(j = 2 to n):
3         k = A[j];
4         i = j - 1;
5         while(i > 0 && A[i] >
6             k):
7             A[i+1] = A[i];
8             i--;
9         A[i+1] = k;
```

Invariante di ciclo: Ad ogni iterazione si ha che i primi $j - 1$ elementi sono ordinati.

1. Inizializzazione: Un solo elemento è banalmente ordinato
2. Conservazione: Informalmente – si inserisce il j -esimo elemento nel sottoarray $A[1, \dots, j - 1]$.
3. Alla fine il sottoarray corrisponde all'intero array, che è perciò ordinato.

Costo al caso ottimo: $O(n)$;

Costo al caso pessimo: $O(n^2)$, non ottimo.

3.2.2 Selection Sort

```
1 SelSort(A):
2     for(i = 1 to n):
3         posmin = i;
4         for(j = i+1 to n):
5             if(A[j] < A[
6                 posmin])
7                 posmin = j;
8         if(A[i] > A[posmin]):
9             tmp = A[i];
10            A[i] = A[posmin];
11            A[posmin] = tmp;
```

Invariante di ciclo: Ad ogni iterazione si ha che i primi $i - 1$ elementi sono ordinati e sono nella loro posizione finale

Costo al caso ottimo: $O(n^2)$;

Costo al caso pessimo: $O(n^2)$, non ottimo.

1. Il sottoarray vuoto è banalmente ordinato

2. Conservazione: Ad ogni iterazione si prende il minimo del sottoarray $[i, \dots, n]$ e lo si scambia con l' i -esimo elemento.

Il sottoarray $A[1, \dots, i - 1]$ è ordinato per ipotesi induttiva, e dato che ogni suo elemento è nella sua posizione finale si ha che tutti gli elementi di $A[i, \dots, n]$ sono maggiori di $A[i - 1]$. Se ad $A[1, \dots, i - 1]$ si *appende* il minimo di $A[i, \dots, n]$, allora il sottoarray $A[1, \dots, i]$ è necessariamente ordinato, e l'elemento $A[i]$ è nella sua posizione finale (non esiste elemento $< A[i]$ in $A[i + 1, n]$).

3. Alla fine il sottoarray $[1, i]$ corrisponde all'intero array, che è perciò ordinato.

4 Limite inferiore per l'ordinamento (per confronti)

4.1 Limite inferiore $n \log n$

$n \log n$ è limite inferiore per l'ordinamento.

Dimostrazione. Sia A un array di n elementi. Usiamo il metodo dell'albero di decisione per stabilire un limite inferiore per l'ordinamento, ed assumiamo w.l.o.g. che tutti gli elementi di A siano distinti.

1. Usiamo come confronto la relazione \leq . Questa ha due possibili esiti, perciò l'albero sarà binario.
2. Ogni algoritmo di ordinamento deve essere in grado di generare ognuna delle $n!$ permutazioni degli elementi di A .

Perciò si ha che il numero di risultati l (rappresentati dalle foglie dell'albero di decisione) possibili è compreso tra $n!$ e 2^h (massimo di foglie per un albero binario):

$$\begin{aligned} n! &\leq l \leq 2^h \\ \implies \log(n!) &\leq \log(l) \leq h \\ (\log \text{ monotona continua}) &\implies h > \log(n!) \\ (\text{Approx di Stirling}) &\implies h > \Omega(n \log(n)) \end{aligned}$$

■