

Corso di Laurea Magistrale in Ingegneria Informatica

CORSO DI ALGORITMI E STRUTTURE DATI

VITO ROMANO
PAOLO RUSSO

Homeworks set #1

Esercizio 1.1. Notazione asintotica e crescita delle funzioni

Per ogni gruppo di funzioni, ordina le funzioni in ordine crescente di complessità asintotica (big-O):

1)
 $f_1(n) = n^{0.999999} \log n$
 $f_2(n) = 10000000n$
 $f_3(n) = 1.000001^n$
 $f_4(n) = n^2$

Notiamo che $f_1(n)$ cresce in maniera asintotica ed è più lenta di $f_2(n)$, quindi $f_1(n) < f_2(n)$ poiché per ogni $c > 0$ risulta che $\log \log(n) = O(n^c)$. Quindi in base a questa considerazione, considerando $c = 0.000001$, possiamo dedurre:

$$f_1(n) = O(n^{0.999999} * n^{0.000001}) = O(n) = O(f_2(n))$$

La funzione $f_2(n)$ è lineare mentre $f_4(n)$ risulta quadratica, pertanto, $f_2(n) = O(f_4(n))$.

Infine, notiamo che $f_3(n)$ risulta esponenziale (per n piccoli $f_3(n) \approx 1$ mentre per $n \rightarrow \infty$ $f_3(n)$ è un esponenziale), pertanto cresce molto più velocemente di $f_4(n)$ che è quadratica. Quindi, $f_4(n) = O(f_3(n))$.

L'ordine di queste funzioni è il seguente: **$f_1(n) < f_2(n) < f_4(n) < f_3(n)$** .

2)
 $f_1(n) = 2^{2^{1000000}}$
 $f_2(n) = 2^{100000n}$
 $f_3(n) = \binom{n}{2}$
 $f_4(n) = n\sqrt{n}$

Per quanto riguarda $f_1(n)$, nonostante gli esponenziali multipli, viene classificata come costante. $f_1(n)$ è asintoticamente più piccolo di $f_4(n)$ che cresce al variare di n . Per

rendere ciò più visibile, possiamo scrivere $f_4(n)$ come $n^{\frac{3}{2}}$. Per quanto riguarda $f_3(n)$ deriva dalla formula di Gauss che è $O(n^2)$.

$$\left(\frac{n!}{2*(n-2)!} = \frac{n*(n-1)*(n-2)!}{2*(n-2)!} = \frac{n*(n-1)}{2} = O(n^2) \right)$$

Abbiamo quindi che $f_4(n)=O(f_3(n))$. Infine, poiché $f_3(n)$ è quadratica e $f_2(n)$ esponenziale risulta che $f_3(n)=O(f_2(n))$.

L'ordine di queste funzioni è il seguente: $f_1(n) < f_4(n) < f_3(n) < f_2(n)$.

$$\begin{aligned} 3) \\ f_1(n) &= n^{\sqrt{n}} \\ f_2(n) &= 2^n \\ f_3(n) &= n^{10} \cdot 2^{n/2} \\ f_4(n) &= \sum_{i=1}^n (i+1) \end{aligned}$$

Andando a trasformare $f_4(n)$, $f_3(n)$ e $f_1(n)$.

Per quanto riguarda $f_4(n)$ lo posso scrivere come

$$\sum_{i=1}^n (i+1) = 1 + 2 + 3 + \dots = \frac{n*(n+1)}{2} - 1 = O(n^2)$$

$$f_1(n) = n^{\sqrt{n}} = 2^{\sqrt{n} \cdot \log(n)} \quad \text{mentre}$$

$$f_3(n) = n^{10} * 2^{\left(\frac{n}{2}\right)} = 2^{\log \log(n^{10})} * 2^{\left(\frac{n}{2}\right)} = 2^{\left(\frac{n}{2}\right) + 10 \cdot \log(n)}$$

In base a queste considerazioni possiamo constatare che valutando $f_1(n)$ e $f_2(n)$ in termine di esponente risulta che in $f_3(n)$ presenta una funzione che cresce linearmente al crescere di n , a differenza dell'esponente di $f_1(n)$ che cresce più lentamente. Quindi $f_1(n)=O(f_3(n))$. E quindi vale anche $f_4(n)=O(f_1(n))$. Confrontato $f_3(n)$ con $f_2(n)$ risulta che $f_3(n)=O(f_2(n))$. Infatti, $f_3(n)$ e $f_2(n)$ nonostante hanno una funzione lineare nel loro esponente asintoticamente si comportano in maniera diversa. L'ordine di queste funzioni è il seguente: $f_4(n) < f_1(n) < f_3(n) < f_2(n)$.

Esercizio 1.2. Notazione asintotica e crescita delle funzioni

Per ognuna delle seguenti funzioni si determini se $f(n) = O(g(n))$, $g(n) = O(f(n))$ o entrambe.

- $f(n) = \frac{(n^2-n)}{2}$ ed $g(n) = 6n$

Vale che $g(n) = O(f(n))$ poiché $6n \leq c(n^2) \rightarrow 6 \leq cn$.

Non vale il viceversa ($f(n) = O(g(n))$).

- $f(n) = n + 2\sqrt{n}$ ed $g(n) = n^2$

Vale che $f(n) = O(g(n))$ poiché $n + 2\sqrt{n} \leq cn^2 \rightarrow \frac{1}{n} + \frac{2}{\sqrt{n}} \leq c$.

Non vale il viceversa ($g(n) = O(f(n))$).

- $f(n) = n \log(n)$ ed $g(n) = n \frac{\sqrt{n}}{2}$

Vale che $f(n) = O(g(n))$ poiché $n \log(n) \leq cn^{\frac{3}{2}} \rightarrow \log(n) \leq c\sqrt{n}$

Non vale il viceversa ($g(n) = O(f(n))$).

- $f(n) = n + \log(n)$ ed $g(n) = \sqrt{n}$

Vale che $g(n) = O(f(n))$ poiché $\sqrt{n} \leq cn \rightarrow \frac{1}{\sqrt{n}} \leq c$.

Non vale il viceversa ($f(n) = O(g(n))$).

- $f(n) = 2(\log(n))^2$ ed $g(n) = \log(n) + 1$

Vale che $g(n) = O(f(n))$ poiché $\log(n) \leq c \log^2(n) \rightarrow \frac{1}{\log(n)} \leq c$.

Non vale il viceversa ($f(n) = O(g(n))$).

- $f(n) = 4n \log(n) + n$ ed $g(n) = \frac{(n^2 - n)}{2}$

Vale che $f(n) = O(g(n))$ poiché $n \log(n) \leq cn^2 \rightarrow \frac{\log(n)}{n} \leq c$.

Non vale il viceversa ($g(n) = O(f(n))$).

Esercizio 1.3. Notazione asintotica e crescita delle funzioni

Si indichi se le seguenti affermazioni sono vere o false

- $2^{n+1} = O(2^n) \rightarrow 2^n * 2 = O(2^n) \rightarrow 2^n * 2 \leq c * 2^n \rightarrow c \geq 2$, la condizione è sempre verificata, quindi **VERA**.
- $2^{2n} = O(2^n) \rightarrow 2^{2n} \leq c * 2^n \rightarrow c \geq 2^{2n-n} \rightarrow c \geq 2^n$, la condizione non è mai verificata, quindi **FALSA**.

Esercizio 1.4. Ricorrenze

Fornire il limite inferiore e superiore per $T(n)$ nella seguente ricorrenza, usando il metodo dell'albero delle ricorrenze ed il teorema dell'esperto se applicabile. Si fornisca il limite più stretto possibile giustificando la risposta.

- $T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + O(\sqrt{n})$

Usando il metodo dell'esperto risulta che $a=2, b=2 \rightarrow n^{\log_b a} = n$,

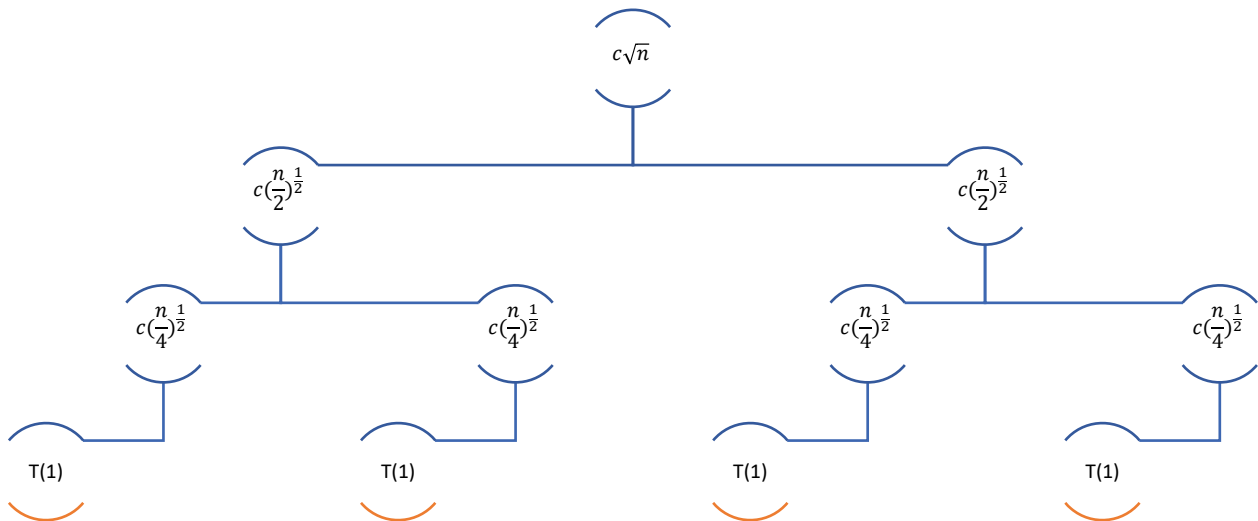
con $f(n) = O(\sqrt{n})$.

Dal primo caso del teorema dell'esperto risulta che

$$O(\sqrt{n}) = O(n^{1-\epsilon}) \text{ con } \epsilon = \frac{1}{2}$$

Quindi $T(n) = \theta(n)$.

Usando il metodo dell'albero di ricorrenza:



$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + c\sqrt{n}$$

l'ultimo livello si avvia per:

$$\frac{n}{2^i} = 1 \Rightarrow i = \log_2 n$$

Quindi:

$$T(n) = \sum_{i=0}^{\log_2 n - 1} 2^i c\left(\frac{n}{2^i}\right)^{\frac{1}{2}} + 2^{\log_2 n} T(1) =$$

$$= \sum_{i=0}^{\log_2 n - 1} \sqrt{2^i} c\sqrt{n} + \mathcal{O}(n^{\log_2 2}) < \sum_{i=0}^{\infty} \sqrt{2^i} c\sqrt{n} + \mathcal{O}(n)$$

$$\Rightarrow -\frac{c\sqrt{n}}{\sqrt{2}-1} + \mathcal{O}(n) \Rightarrow T(n) = \mathcal{O}(n)$$

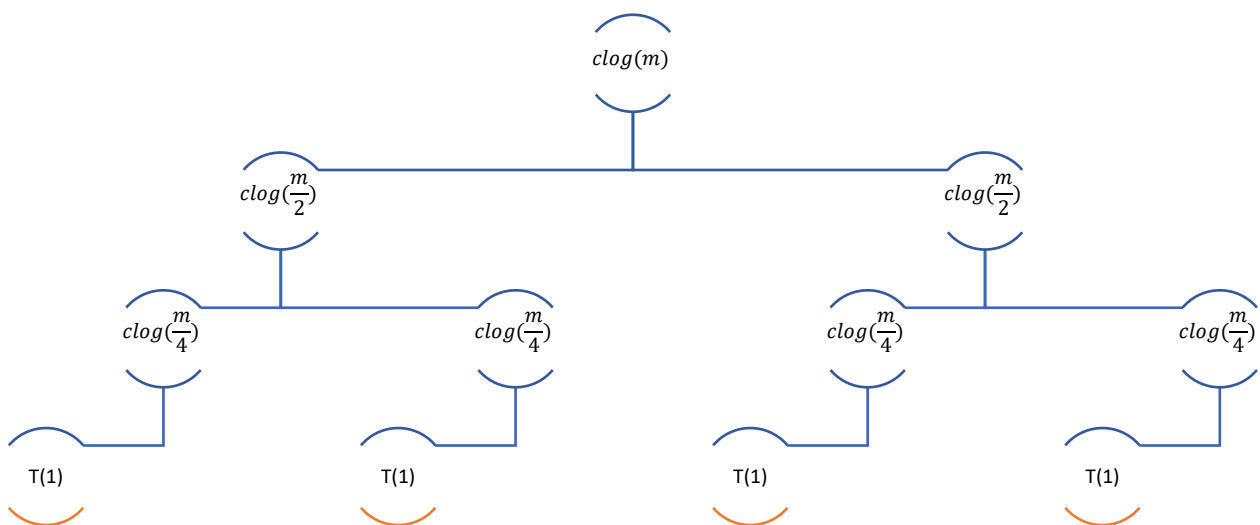
- $T(n) = T(\sqrt{n}) + \Theta(\log(\log(n)))$

Applicando il principio di sostituzione risulta che $\log(n) = m$ da cui risulta che $n = 2^m$.

Dalla sostituzione otteniamo che: $T(2^m) = T\left(2^{\frac{m}{2}}\right) + \Theta(\log(m))$

Impossibile applicare il metodo dell'esperto perché:
 $a=1, b=2 \Rightarrow n^{\log_b a} = 1$;
 $\log_n \neq \begin{cases} \rightarrow O(n^{1-\epsilon}) \\ \rightarrow \Theta(1) \\ \rightarrow \Omega(n^{1+\epsilon}) \end{cases}$

Usando il metodo dell'albero di ricorrenze:



$$S(m) = S\left(\frac{m}{2}\right) + c \log m$$

l'ultimo livello si arriva per:

$$\frac{n}{i} = 1 \Rightarrow i = \log n$$

Quindi:

$$T(n) = \sum_{i=0}^{\log m - 1} c \log\left(\frac{n}{2^i}\right) + 1^{\log m} T(1) =$$

$$= \sum_{i=0}^{\log m - 1} c [\log m - \log 2^i] + \theta(1) =$$

$$= c \log m \sum_{i=0}^{\log m - 1} 1 - c \sum_{i=0}^{\log m - 1} i \leq c \log m \sum_{i=0}^{\infty} 1 - c \sum_{i=0}^{\infty} i \Rightarrow$$

$$\Rightarrow c \log m (\log m) - c \left(\frac{1}{2} \log^2 m - \frac{1}{2} \log m \right) \Rightarrow$$

$$\Rightarrow c \log^2 m - \frac{c}{2} \log^2 m - \frac{c}{2} \log m \Rightarrow \frac{c}{2} \log^2 m - \frac{c}{2} \log m \Rightarrow$$

$$\Rightarrow S(n) = \theta(\log^2(m)) \Rightarrow T(n) = \theta(\log^2(\log n))$$

- $T(n) = 10T\left(\frac{n}{3}\right) + 17n^{1.2}$

Usando il metodo dell'esperto risulta che $a=3, b=10 \rightarrow n^{\log_b a} = n^{2.09}$,

con $f(n) = O(17n^{1.2})$.

Dal primo caso del teorema dell'esperto risulta che

$$O(n^{1.2}) = O(n^{2.09-\epsilon}) \text{ con } \epsilon = 0.89$$

Quindi $T(n) = \theta(n^{\log_3 10})$.

Usando il metodo dell'albero di ricorrenza:

Calcoliamo l'albero di ricorrenza per:

$$T(n) = 10T\left(\frac{n}{3}\right) + c n^{1.2}$$

l'ultimo livello si ottiene per:

$$\frac{n}{3^i} = 1 \Rightarrow i = \log_3 n$$

Quindi:

$$T(n) = \sum_{i=0}^{\log_3 n - 1} 10^i c \left(\frac{n}{3^i}\right)^{1.2} + 10^{\log_3 n} T(1) =$$

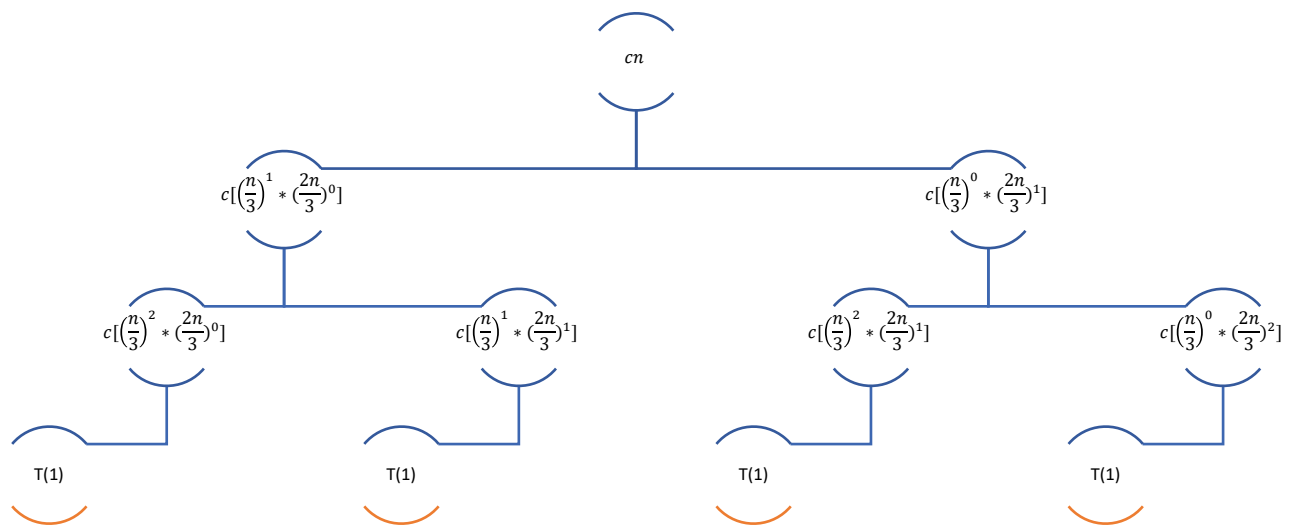
$$= \sum_{i=0}^{\log_3 n - 1} (2.676)^i c n^{1.2} + \theta(n^{\log_3 10}) = \left[\frac{(2.676)^{\log_3 n} - 1}{(2.676) - 1} \right] c n^{1.2} + \theta(n^{\log_3 10})$$

$$\Rightarrow T(n) = \theta(n^{\log_3 10})$$

L'albero di ricorrenza presenta dieci figli per ogni padre.

- Utilizzando l'albero di ricorsione dimostrate che la soluzione della ricorrenza $T(n) = T\left(\frac{n}{3}\right) + T\left(\frac{2n}{3}\right) + cn$, dove c è una costante è $\Omega(n \log n)$.

Andando a descrivere il nostro albero di ricorsione, risulta:



Come possiamo constatare la somma dei valori presenti in ogni livello k associato all'albero di ricorsione è pari a cn .

Pertanto: $\sum_{i=0}^k cn * \left(\frac{1}{3} + \frac{2}{3}\right)^k = cn.$

Possiamo, constatare che il sottoalbero di destra sta facendo più lavoro del sottoalbero di sinistra, pertanto vale che $\frac{2n}{3} > \frac{n}{3}$, il caso peggiore riguarda il percorso che va dal nodo radice alla foglia

è il seguente $\frac{2}{3}n \rightarrow \left(\frac{2}{3}n\right)^2 \rightarrow \dots \rightarrow 1.$

Poiché $\left(\frac{2}{3}n\right)^k = 1$, quando $k = \log_{\frac{3}{2}}(n)$, l'altezza dell'albero risulta $\log_{\frac{3}{2}}(n)$. Non possiamo calcolare il costo di tutte le foglie in modo immediato perché non si tratta di un albero binario. Volendo dimostrare $\Omega(n \log n)$ ci concentriamo sul ramo più breve di sinistra, verificando il limite inferiore. L'altezza del ramo di sinistra è $\log_3 n$. quindi il costo dell'algoritmo per questo ramo sarà: $T(n) = cn \log_3 n = \Omega(n \log n)$.