

Notazioni asintotiche

Venerdì 4 marzo 2022

- Punto della situazione
 - Cos'è un algoritmo
 - Tempo di esecuzione T(n)
 - Quando un algoritmo è efficiente

Obiettivo:

- Confrontare tempi di esecuzione di algoritmi fra loro o con funzioni standard (lineare, polinomiale, esponenziale...)
- Pseudo-codice ⇒ costanti non quantificate
 ⇒ analisi asintotica di T(n)

Argomento di oggi:

Notazioni asintotiche: strumento per confronto crescita di funzioni

Tempo di esecuzione

Tempo di esecuzione T(n) sarà misurato in termini del numero di operazioni elementari per eseguire l'algoritmo su un input di taglia n

Assegnamento, incremento, confronto sono considerate operazioni elementari all'interno dell'algoritmo della ricerca del massimo.

Richiedono tempo costante (= non dipendente dalla taglia n dell'input) ma a priori non quantificabile

Il tempo di esecuzione di un algoritmo sarà calcolato a partire dalle operazioni elementari seguendo la struttura dell'algoritmo e applicando delle semplici regole.

(*Esempi*: ricerca del massimo, Insertion-Sort su [CLRS], tutti gli algoritmi che vedremo)

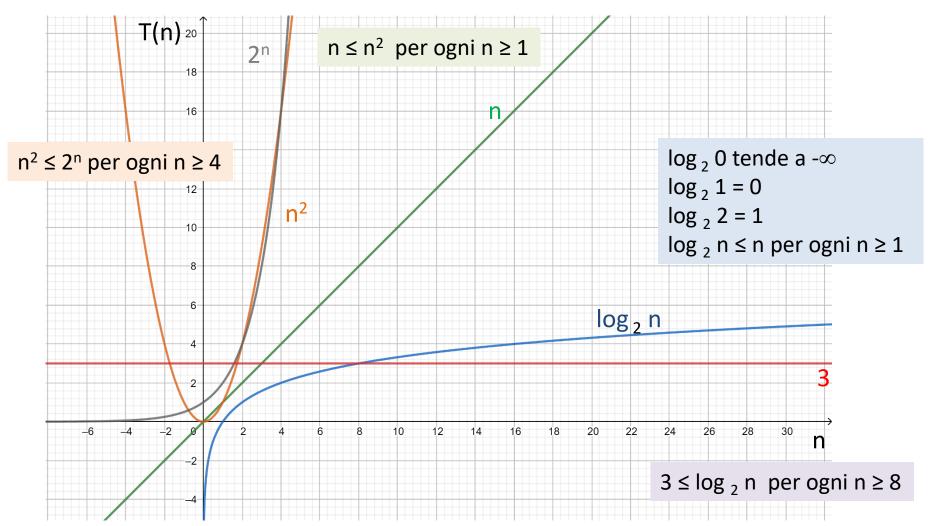
Funzioni T(n)

Se T(n) rappresenta un tempo di esecuzione su un input di taglia n, allora:

n è un intero positivo T(n) è un reale positivo $T: N \rightarrow R_+$

Inoltre T(n) è una funzione non decrescente

Funzioni standard



Analisi asintotica

Vogliamo analizzare l'efficienza dell'algoritmo

- Indipendentemente da implementazione, hardware etc.
- Al crescere della taglia dell'input

Studieremo il tempo in funzione della taglia dell'input : T(n) Studieremo la crescita della funzione T(n) al crescere di n

«asintotica»:

- per n arbitrariamente grande
- per n che tende a infinito (se conosciamo i limiti...)
- da un certo punto in poi
- per ogni $n \ge n_0$ (altrimenti...)

Caso peggiore, migliore, medio

A volte il tempo di esecuzione di un algoritmo, non dipende soltanto dalla taglia. Anche fissata la taglia, l'algoritmo può avere un diverso tempo di esecuzione, a seconda della distribuzione dell'input.

Esempio: InsertionSort su n elementi impiega un numero lineare in n di confronti se gli elementi si presentano già in ordine, invece un numero quadratico in n, se si presentano nell'ordine inverso.

Analisi del caso peggiore: qualunque sia la distribuzione dell'input T(n) è limitata superiormente da f(n)

Analisi del caso migliore: qualunque sia la distribuzione dell'input T(n) è limitata inferiormente da g(n) (poco significativa)

Analisi del caso medio: nel caso di una distribuzione media o random (difficile da determinare)

Notazioni asintotiche

Nell'analisi asintotica analizziamo T(n)

- 1. A meno di costanti moltiplicative
- Asintoticamente

Le notazioni asintotiche:

$$O, \Omega, \Theta, o, \omega$$

ci permetteranno il **confronto** tra funzioni, mantenendo queste caratteristiche.

Idea di fondo: O, Ω , Θ , o, ω rappresentano rispettivamente \leq , \geq , =, <, >

in un'analisi asintotica

Nota: le notazioni asintotiche ci **semplificheranno** l'analisi del tempo di esecuzione perché non dovremo più badare al valore esatto di certe costanti!

Analisi asintotica di T(n)

Obiettivo:

- Trovare una limitazione superiore alla crescita di T(n):
 - T(n) = O(g(n)) significa che il tempo di esecuzione, anche nel caso peggiore, è limitato superiormente da g(n)
- Trovare una limitazione inferiore alla crescita di T(n):
 - $T(n) = \Omega(g(n))$ significa che il tempo di esecuzione, anche nel caso migliore, è limitato inferiormente da g(n)
- Determinare l'esatto ordine di crescita di T(n), se possibile:
- $T(n) = \Theta(g(n))$ significa che nel caso peggiore è O(g(n)) e nel caso migliore è $\Omega(g(n))$ (in pratica non vi è distinzione fra tempo di esecuzione nel caso peggiore e migliore)

Adesso definiamo la notazione O.
Tutte le altre potranno essere definite di conseguenza.

In termini di analisi matematica

• se $\lim_{n\to\infty}\frac{f(n)}{g(n)}=c\neq 0$ allora

$$f(n) = O(g(n))$$
 e $g(n) = O(f(n))$ (ovvero $f(n) = \Theta(g(n))$)

• se $\lim_{n\to\infty}\frac{f(n)}{g(n)}=0$ allora

$$f(n) = O(g(n))$$
 ma $g(n) \neq O(f(n))$ (ovvero $f(n) = o(g(n))$)

• se $\lim_{n\to\infty}\frac{f(n)}{g(n)}=\infty$ allora

$$f(n) \neq O(g(n))$$
 ma $g(n) = O(f(n))$ (ovvero $g(n) = o(f(n))$)

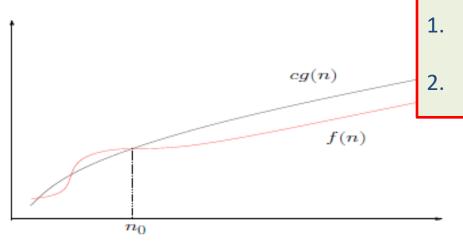
Vediamo ora la definizione per «informatici»

Notazioni Asintotiche: notazione O

Date $f: n \in N \rightarrow f(n) \in R_+$, $g: n \in N \rightarrow g(n) \in R_+$, scriveremo

$$f(n) = O(g(n))$$
 $\Leftrightarrow \exists c > 0, \ \exists n_0 \ \text{tale che} \ f(n) \leq cg(n), \ \forall n \geq n_0$

Informalmente, f(n) = O(g(n)) se f(n) **non** cresce più velocemente di g(n). Graficamente



- A meno di costanti moltiplicative
- 2. Asintoticamente

Esempi

$$10n^3 + 2n^2 + 7 = O(n^3)$$

Occorre provare che

$$\exists c, n_0 : 10n^3 + 2n^2 + 7 \le cn^3, \ \forall n \ge n_0$$

Si ha:
$$10n^3 + 2n^2 + 7 \le 10n^3 + 2n^3 + 7$$

 $5n^3 \operatorname{sse} n \ge 2$ $5n^3 \operatorname{sse} n \ge 2$

Quindi la diseguaglianza è soddisfatta per c=13 e $n_0=2$.

Un altro esempio

```
\log_2(2n+1) = O(n+5)
       \exists c, n_0, t.c. \log_2(2n+1) \le c ( n+5 ) per ogni n \ge n_0
            Se 1 ≤ n
\log_2(2n+1) \le \log_2(2n+n) = \log_2(3n) =
        = \log_2(3) + \log_2(n) \le 1,585 + \log_2 n \le 5 + \log_2 n \le 6
         ≤ 5+n
                                    c = 1
     Se \log_2 n \le n
                                    n_0 = 1
            n ≥ 1
```

Esempio

$$n^2 - 2n + 1 = O(n^2)$$

1. (tecnica per i polinomi)

$$n^2 - 2n + 1 \le n^2 + 2n + 1 \le n^2 + 2n^2 + 1 \le n^2 + 2n^2 + n^2 = 4 n^2$$

 $c = 4, n_0=1$

- 2. $n^2 2n + 1 \le n^2 + 1 \le n^2 + n^2 = 2n^2$ $c = 2, n_0 = 1$
- 3. (disequazioni) $n^2 2n + 1 \le 2 n^2$ sse $n^2 + 2n 1 \ge 0$ $n \le -1 \sqrt{2} \text{ ed } n \ge -1 + \sqrt{2}$ $c = 2, n_0 = 1$
- 4. $n^2 2n + 1 = (n 1)^2 \le n^2$ $c = 1, n_0 = 1$

Nota: se esiste una coppia (c, n_0) , ne esistono infinite, ma per dimostrare O ne basta esibire 1 sola.

Esempi: un polinomio è O del suo primo termine

Più in generale, possiamo provare che:

$$a_k n^k + a_{k-1} n^{k-1} + \dots + a_1 n + a_0 = O(n^k)$$

Infatti

$$a_k n^k + a_{k-1} n^{k-1} + \cdots + a_1 n + a_0$$

$$\leq |a_k| n^k + |a_{k-1}| n^{k-1} + \cdots + |a_1| n + |a_0|$$

$$\leq |a_k| n^k + |a_{k-1}| n^k + \cdots + |a_1| n^k + |a_0| n^k$$

$$= (|a_k| + |a_{k-1}| + \cdots + |a_1| + |a_0|) n^k$$

$$= c n^k$$

$$\implies a_k n^k + a_{k-1} n^{k-1} + \dots + a_1 n + a_0 = O(n^k)$$

quindi

$$n^3 + 100n + 200 = O(n^3)$$

$$20n^3 + n^5 + 100n = O(n^5)$$

$$10n^2 + n^{5/2} + 7n = O(n^{5/2})$$

$$10n + 3n^7 + 5n^6 + 9n^3 + 34n^2 + 22n^5 + n^{8/3} + 4n^{7/2} + 23n^{11/2} = O(n^7)$$

÷

Notazione asintotica Ω

Notazione duale di O:

$$f(n) = Ω (g(n))$$

se esistono costanti c > 0, $n_0 ≥ 0$ tali che per ogni $n ≥ n_0$
si ha $f(n) ≥ c · g(n)$

$$f(n) = \Omega(g(n))$$
 se e solo se $g(n) = O(f(n))$

Notazioni Asintotiche: notazione ⊖

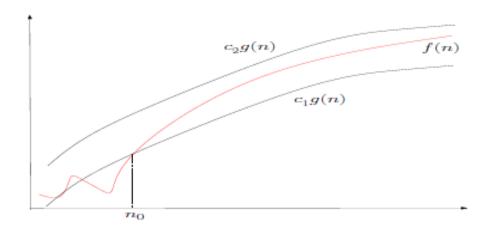
Date $f: n \in N \rightarrow f(n) \in R_+$, $g: n \in N \rightarrow g(n) \in R_+$, scriveremo

$$f(n) = \Theta(g(n))$$

$$\Leftrightarrow \exists n_0, c_1, c_2 > 0 : c_1 g(n) \le f(n) \le c_2 g(n), \forall n \ge n_0$$

Equivalentemente

$$f(n) = \Theta(g(n)) \Leftrightarrow f(n) = O(g(n)) \in f(n) = \Omega(g(n))$$



Notazione ⊖

Date due funzioni f(n) scriveremo

$$f(n) = O(g(n))$$

se f(n) non cresce più velocemente di g(n)

Scriveremo invece

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

se f(n) cresce almeno tanto velocemente di g(n)

Scriveremo infine

$$f(n) = \Theta(g(n))$$

se f(n) e g(n) crescono allo stesso modo

ovvero hanno lo stesso ordine di infinito

Esempio

$$T(n) = 32n^2 + 17n + 3$$

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

$$\exists$$
 c, n_0 , t.c. $32n^2 + 17n + 3 \ge c n^2$ per ogni $n \ge n_0$

$$32n^2 + 17n + 3 \ge 32 n^2$$

$$c = 32, n_0 = 1$$

Inoltre
$$T(n) = O(n^2)$$

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

Θ limitazione esatta

- Ex: $T(n) = 32n^2 + 17n + 3$
 - -T(n) is $O(n^2)$, $O(n^3)$, $\Omega(n^2)$, $\Omega(n)$, and $\Theta(n^2)$
 - -T(n) is not O(n), $\Omega(n^3)$, $\Theta(n)$, or $\Theta(n^3)$

Θ limitazione esatta

$$n^3 + n\sqrt{n}\log n + 10 = O(n^3),$$

ma è più preciso dire che $n^3 + n\sqrt{n}\log n + 10 = \Theta(n^3)$

• È corretto dire che $n^{\frac{1}{\log n}} = O(n)$, ma è più preciso dire che

$$n^{\frac{1}{\log n}} = \left(2^{\log n}\right)^{\frac{1}{\log n}} = 2 = \Theta(1)$$

● È quindi una questione di precisione nel linguaggio...

Θ è una limitazione esatta (tight bound)

Esempio

$$\log_2 n = \Theta(\log_3 n)$$

$$\exists c_1, c_2, n_0, t.c. c_1 \log_3 n \le \log_2 n \le c_2 \log_3 n \text{ per ogni } n \ge n_0$$

$$\log_2 n \ge \log_3 n = c_1 \times \log_3 n$$
, per $n \ge 1$

$$\log_2 n = \log_2 3 \times \log_3 n = c_2 \times \log_3 n$$
, per $n \ge 1$

$$c_1 = 1$$
, $c_2 = \log_2 3$, $n_0 = 1$

Calcolo del tempo di esecuzione (3): esercizio

Esempio: algoritmo per la ricerca del massimo fra n numeri $a_1, ..., a_n$

```
    max = a<sub>1</sub>
    For i = 2 to n
    If (a<sub>i</sub> > max) then
    max = a<sub>i</sub>
    Endif
    Endfor
```

```
Taglia dell'input = n
```

```
Tempo di un assegnamento= c_1 (costante = non dipende da n)

Tempo di un confronto = c_2

Tempo di un incremento = c_3
```

Cosa posso dire adesso?

$$T(n) \le 2 c_1 + (n-1) c_3 + n c_2 + (n-1) (c_2 + c_1) = (c_3 + 2c_2 + c_1) n + (c_1 - c_3 - c_2)$$

$$T(n) \le A n + B$$

dove A e B sono costanti non quantificabili a priori (dipendono dall'implementazione)

Quindi: T(n)=O(n)

Esercizio:

Analizzando l'algoritmo, riuscite a dire che $T(n) = \Omega(n)$ e quindi $T(n) = \Theta(n)$?

.... semplificata dalle notazioni asintotiche

```
1.
   max = a_1
   For i = 2 to n
       If (a_i > max) then
3.
4.
          max = a_i
       Endif
5.
   Endfor
```

E' un blocco di 2 istruzioni:

- 1. Assegnamento 2-6. For
- For i=a to b {istr0} Endfor

L'istruzione For delle linee 2-6 è: dove istro è l'istruzione if delle linee 3-5

Non è più semplice così?

Tempo esecuzione algoritmo:

c₁ + Tempo del For.

Scriveremo O(1) + O(n) = O(n)

Tempo esecuzione For:

$$\leq c_1 + (n-1) c_3 + n c_2 + (n-1) (c_2 + c_1)$$

Scriveremo (n-1)O(1)+O(1) = O(n)

L'istruzione If delle linee 3-5 è:

```
If (cond) then istr1 Else istr2 Endif
dove cond è il confronto: a; > max
    istr1 è l'assegnamento: max = a;
    istr2 è vuota
```

Tempo esecuzione If:

 $\leq c_2 + c_1$ scriveremo O(1)

Esercizio 1

Vero o Falso?

$$\bullet$$
 $3n^5 - 16n + 2 = O(n^5)$?

$$\bullet$$
 $3n^5 - 16n + 2 = O(n)$?

$$\bullet$$
 $3n^5 - 16n + 2 = O(n^{17})?$

$$\bullet$$
 $3n^5 - 16n + 2 = \Omega(n^5)$?

$$3n^5 - 16n + 2 = \Omega(n)?$$

$$\bullet$$
 $3n^5 - 16n + 2 = \Omega(n^{17})?$

$$\bullet$$
 $3n^5 - 16n + 2 = \Theta(n^5)$?

$$3n^5 - 16n + 2 = \Theta(n)?$$

$$\bullet$$
 $3n^5 - 16n + 2 = \Theta(n^{17})?$

Esercizio 2

Per ciascuna delle seguenti coppie di funzioni f(n) e g(n), dire se f(n) = O(g(n)), oppure se g(n) = O(f(n)).

$$f(n) = (n^2 - n)/2, \qquad g(n) = 6n$$

$$f(n) = n + 2\sqrt{n}, \qquad g(n) = n^2$$

$$f(n) = n + \log n, \qquad g(n) = n\sqrt{n}$$

$$f(n) = n^2 + 3n, \qquad g(n) = n^3$$

$$f(n) = n \log n, \qquad g(n) = n\sqrt{n}/2$$

$$f(n) = n + \log n, \qquad g(n) = \sqrt{n}$$

$$f(n) = 2(\log n)^2, \qquad g(n) = \log n + 1$$

$$f(n) = 4n \log n + n, \qquad g(n) = (n^2 - n)/2$$

$$f(n) = (n^2 + 2)/(1 + 2^{-n}), g(n) = n + 3$$

$$f(n) = n + n\sqrt{n}, g(n) = 4n\log(n^3 + 1)$$

I calcoli riusciranno più semplici dopo che avremo studiato le **proprietà** delle notazioni asintotiche

NOTA: Esistono anche funzioni (particolari) non confrontabili tramite O

Esercizi analisi tempo di esecuzione

Qual è il tempo di esecuzione del seguente frammento di pseudocodice?

for i=1 to n/2

A. O(log n)

if i>10 then

 $B.\Theta(n)$

x=2x

C. $\Theta(n^2)$

return x

D. Nessuna delle risposte precedenti

Esercizi

 Formalizzazione problemi computazionali alla base di problemi reali (vedi slide lezione scorsa)

Appello 29 gennaio 2015

Quesito 2 (24 punti)

Dopo la Laurea in Informatica avete aperto un campo di calcetto che ha tantissime richieste e siete diventati ricchissimi. Ciò nonostante volete guadagnare sempre di più, per cui avete organizzato una sorta di asta: chiunque volesse affittare il vostro campo (purtroppo è uno solo), oltre ad indicare da che ora a che ora lo vorrebbe utilizzare, deve dire anche quanto sia disposto a pagare. Il vostro problema è quindi scegliere le richieste compatibili per orario, che vi diano il guadagno totale maggiore.

Formalizzate il problema reale in un problema computazionale.

DEFINIRE PROBLEMA COMPUTAZIONALE

Quesito (22 punti) (Campi di calcetto)

Dopo il successo del vostro primo campo di calcetto, avete aperto molti altri campi di calcetto, all'interno di un unico complesso. Ogni giorno raccogliete le richieste per utilizzare i vostri campi, ognuna specificata da un orario di inizio e un orario di fine. Oramai avete un numero di campi sufficiente ad accontentare sempre tutte le richieste. Volete però organizzare le partite nei campi in modo da accontentare tutti, senza che vi siano sovrapposizioni di orari, ma con il minimo numero possibile di campi (la manutenzione costa!). Formalizzate il problema reale in un problema computazionale.