

06/10/2023 - Algoritmi LAB

- Strumenti per l'analisi

Analizzare un algoritmo vuol dire predire e quantificare le risorse utilizzate dallo stesso.

- ↳ Spazio
- ↳ Memorie
- ↳ Energie
- ↳ Lunghezza di codice
- ↳ Tempo Computazionale (RUNTIME)

• Adottiamo il modello RAM (Random-Access Machine)

- Caratteristiche:
- Operazioni eseguite in modo sequenziale
senza operazioni contemporanee
 - Ogni istruzione e accesso alla memoria avviene in tempo costante.

- Istruzioni:
- Aritmetiche (+, -, *, /, %, $\lfloor \rfloor$, $\lceil \rceil$)
 - Spostamento dei dati
 - Controllo (Branching condizionali e non, subroutines, return)

- Data Types:
- Interi
 - Floating Point
 - Caratteri

• Ogni stringa di dati ha un numero limitato di bit.
Per rappresentare n servono $\log n$ bits.

• Non si tiene conto delle gerarchie di memoria.

Vogliamo espressioni che descrivano l'andamento dell'algoritmo che possano essere formule che dipendono dall'input.

Es. Quanto impiega l'insertion sort?

Esemineremo il numero di volte che l'algoritmo esegue ogni riga di pseudocodice e quanto tempo richiede a ciascuna riga per essere eseguita.

Il **TEMPO COMPUTAZIONALE** di un algoritmo su un input di fissate misure n è il numero di istruzioni e accessi ai dati eseguiti. Nel modello RAM assumiamo che sia necessaria una quantità costante di tempo per eseguire ogni riga.

Le misure dell'input di cui dobbiamo risolvere.

	COSTO	RIPETIZIONI
1. for $i = 2$ To n	C_1	n^*
2. $Key = A[i]$	C_2	$n - 1$
3. $j = i - 1$	C_3	$n - 1$
4. while $j > 0$ AND $A[j] > Key$	C_4	$\sum_{i=2}^n t_i$
5. $A[j+1] = A[j]$	C_5	$\sum_{i=2}^n (t_i - 1)$
6. $j = j - 1$	C_6	$\sum_{i=2}^n (t_i - 1)$
7. $A[j+1] = Key$	C_7	$n - 1$

* I cicli for vengono ripetuti una volta in più rispetto alle istruzioni all'interno

t_i : numero di volte che il ciclo while a riga 6 viene eseguito, per i .

$$T(n) = C_1 \cdot n + C_2(n-1) + C_3(n-1) + C_4 \sum_{i=2}^n t_i + C_5 \sum_{i=2}^n (t_i-1) + C_6 \sum_{i=2}^n (t_i-1) + C_7(n-1)$$

Best case: $\forall i, t_i = 1$

$$T(n) = C_1 \cdot n + C_2(n-1) + C_3(n-1) + C_4 \sum_{i=2}^n 1 + C_5 \sum_{i=2}^n (1-1) + C_6 \sum_{i=2}^n (1-1) + C_7(n-1) =$$

$$= \underbrace{(C_1 + C_2 + C_3 + C_4 + C_6 + C_7)}_a \cdot n + \underbrace{[-(C_2 + C_3 + C_4 + C_7)]}_b$$

$$T(n) = an + b \rightarrow T(n) = O(n)$$

$$\sum_{i=1}^n i = \frac{n(n+1)}{2}$$

$$\sum_{i=2}^n i = \sum_{i=1}^n i - 1$$

Worst case: $\forall i \in \{2, 3, \dots, n\}, t_i = i$

$$T(n) = C_1 n + C_2(n-1) + C_3(n-1) + C_4 \left(\frac{n(n+1)}{2} - 1 \right) + C_5 \left(\frac{n(n-1)}{2} \right) + C_6 \left(\frac{n(n-1)}{2} \right) + C_7(n-1) =$$

$$= \left(\frac{C_5}{2} + \frac{C_5}{2} + \frac{C_6}{2} \right) n^2 + \left(C_1 + C_2 + C_3 + \frac{C_4}{2} - \frac{C_5}{2} - \frac{C_6}{2} + C_7 \right) n + \underbrace{[-(C_2 + C_3 + C_4 + C_7)]}_c$$

$$T(n) = an^2 + bn + c \rightarrow T(n) = O(n^2)$$

Un algoritmo è più efficiente di un altro se il suo tempo nel caso peggiore è di un ordine di grandezza

inferiore, ovvero cresce più lentamente al crescere della misura dell'input.

Notazioni Asintotiche

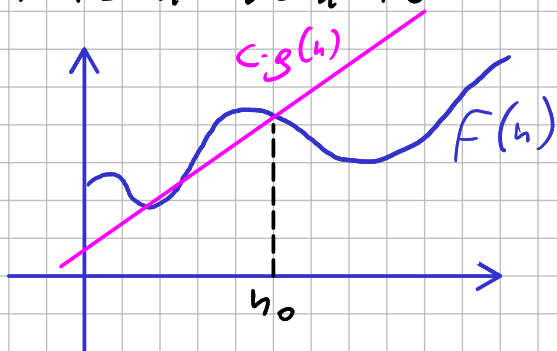
Convenzione: $T(n) = f(n)$

(big-Oh)

O-NOTATION

Abuso sintattico (double error ϵ)

es. $f(n) = 7n^3 + 10n^2 - 20n + 6 \leadsto f(n) = O(n^3), O(n^4), O(n^5)$



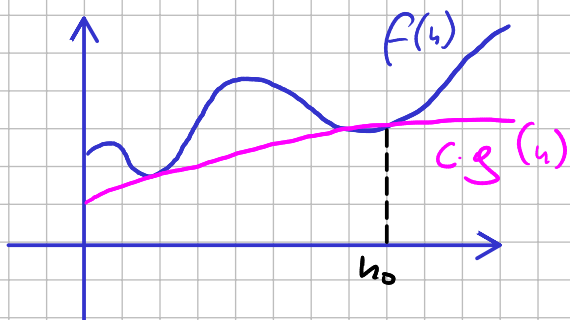
upper bound

$$O(g(n)) = \left\{ f(n) \mid \begin{array}{l} \exists c > 0 \text{ costante e } n_0 \in \mathbb{N} \\ \text{Tale che } 0 \leq f(n) \leq c \cdot g(n) \quad \forall n \geq n_0 \end{array} \right\}$$

(big-omega)

Ω -NOTATION

es. $f(n) = 7n^3 + 10n^2 - 20n + 6 \leadsto f(n) = \Omega(n^3), \Omega(n^2), \Omega(n)$



lower bound

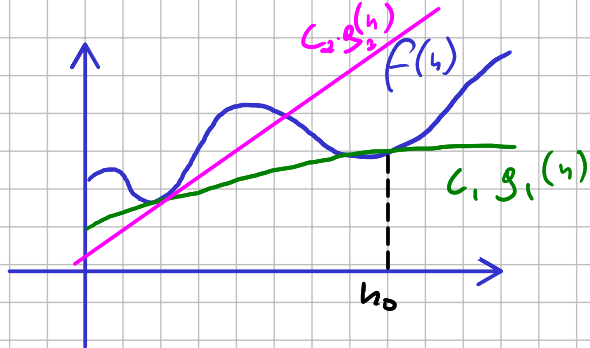
$$\Omega(g(n)) = \left\{ f(n) \mid \begin{array}{l} \exists c > 0 \text{ costante e } n_0 \in \mathbb{N} \\ \text{Tale che } 0 \leq c \cdot g(n) \leq f(n) \quad \forall n \geq n_0 \end{array} \right\}$$

(big-Theta)

Θ -NOTATION

es. $7n^3 + 10n^2 - 20n + 6 = \Theta(n^3)$
 $\neq O(n^2)$
 $\neq O(n^4)$

tight bound



$$O(g(n)) = \left\{ f(n) \mid \begin{array}{l} \exists c_1, c_2 > 0 \text{ costanti e } n_0 \in \mathbb{N} \\ \text{Tale che } 0 \leq c_1 \cdot g_1(n) \leq f(n) \leq c_2 \cdot g_2(n) \quad \forall n \geq n_0 \end{array} \right\}$$

TEO.

$$\forall f(n), g(n)$$

$$f(n) = O(g(n)) \Leftrightarrow \begin{cases} f(n) = O(g(n)) \\ f(n) = \Omega(g(n)) \end{cases}$$

(little - Oh)

O-NOTATION

Per notazioni non particolarmente precise
 es. $2n^2 = O(n^2)$ \rightarrow asintoticamente precisa (asymptotically tight)
 $2n = O(n^2)$ \rightarrow non asintoticamente precisa

$$2n = o(n^2), \text{ mentre } 2n^2 \neq o(n^2)$$

$$o(g(n)) = \left\{ f(n) \mid \begin{array}{l} \forall c > 0 \text{ costante, } \exists n_0 \in \mathbb{N} \\ \text{Tale che } 0 \leq f(n) < c \cdot g(n) \end{array} \right\}$$

$\hookrightarrow f(n)$ è asintoticamente più piccola di $g(n)$

(little - omega)

Ω-NOTATION

$$u(n) = \left\{ f(n) \mid \begin{array}{l} \forall c > 0 \text{ costante}, \exists n_0 \in \mathbb{N} \\ \text{tale che } \forall c > 0, \exists n_0 \in \mathbb{N} \\ \text{tale che } \forall n > n_0, c \cdot g(n) < f(n) \end{array} \right\}$$

oss. 1: $f(n) = u(g(n)) \Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{f(n)}{g(n)} = +\infty$ (se esiste)

oss. 2: $f(n) = u(g(n)) \Leftrightarrow g(n) = o(f(n))$

Proprietà:

• Transitive: $f(n) = O(g(n))$ e $g(n) = O(h(n))$
 \Downarrow
 $f(n) = O(h(n))$

(vale per O, O, Ω, o, u)

• Riflessiva: $f(n) = O(f(n))$

(vale per O, O, Ω)

• Simmetrica: $f(n) = O(g(n)) \Leftrightarrow g(n) = \Omega(f(n))$

• Simmetrica Trasposta: $f(n) = O(g(n)) \Leftrightarrow g(n) = \Omega(f(n))$
 $f(n) = o(g(n)) \Leftrightarrow g(n) = u(f(n))$

Non vale l'ordinamento totale:

$$\exists f(n) \neq O(g(n)), f(n) \neq \Omega(g(n))$$

(non possiamo confrontare due potenze di n)