

# Algoritmi e Strutture Dati

Luciano Gualà

[guala@mat.uniroma2.it](mailto:guala@mat.uniroma2.it)

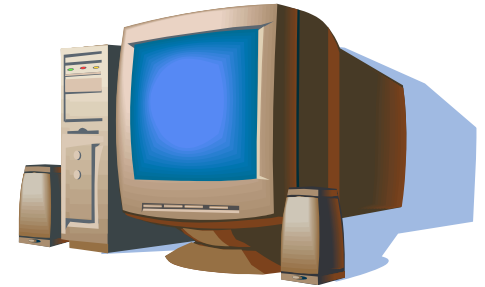
[www.mat.uniroma2.it/~guala](http://www.mat.uniroma2.it/~guala)

# riassunto puntate precedenti

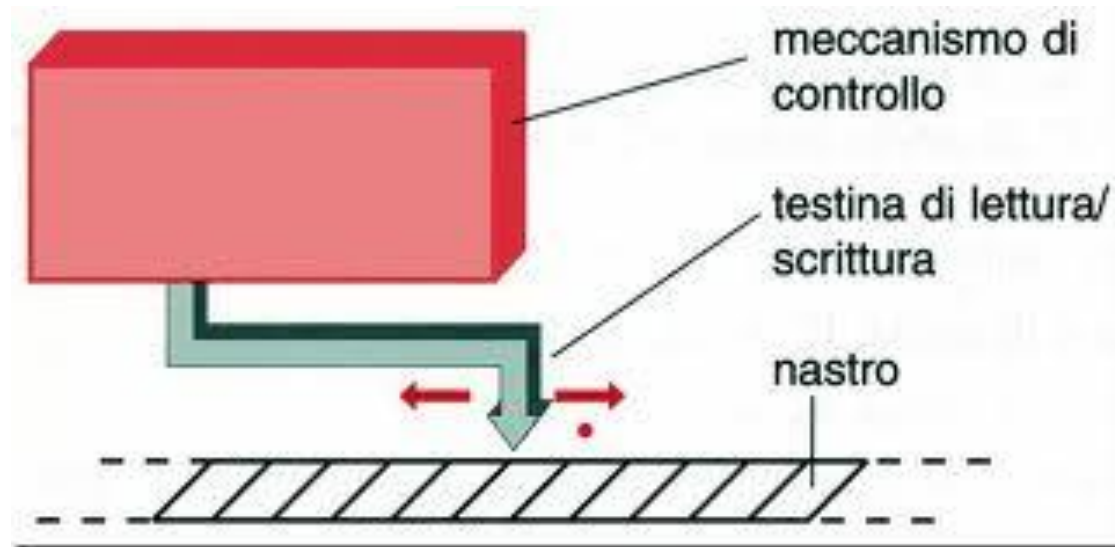
Abbiamo un **problema** a cui sono associate diverse (infinite) **istanze** di diversa **dimensione**. Vogliamo risolvere (automaticamente) il problema progettando un **algoritmo**. L'algoritmo sarà eseguito su un **modello di calcolo** e deve descrivere in modo non ambiguo (utilizzando appositi **costrutti**) la **sequenza di operazioni** sul modello che risolvono una **generica** istanza. La **velocità** dell'algoritmo è misurata come **numero di operazioni** eseguite sul modello e dipende dalla dimensione e dall'istanza stessa. Analizzare la **complessità computazionale** di un algoritmo vuol dire **stimare** il tempo di esecuzione dell'algoritmo nel **caso peggiore** in funzione della dimensione dell'istanza. Sappiamo progettare un algoritmo veloce? Fin dove possiamo spingerci con la velocità? A volte si può **dimostrare matematicamente** che **oltre una certa soglia di velocità** non si può andare.

È sensato misurare la complessità di un algoritmo contando il numero di linee di codice eseguite?

# modelli di calcolo



# Un modello storico: la macchina di Turing



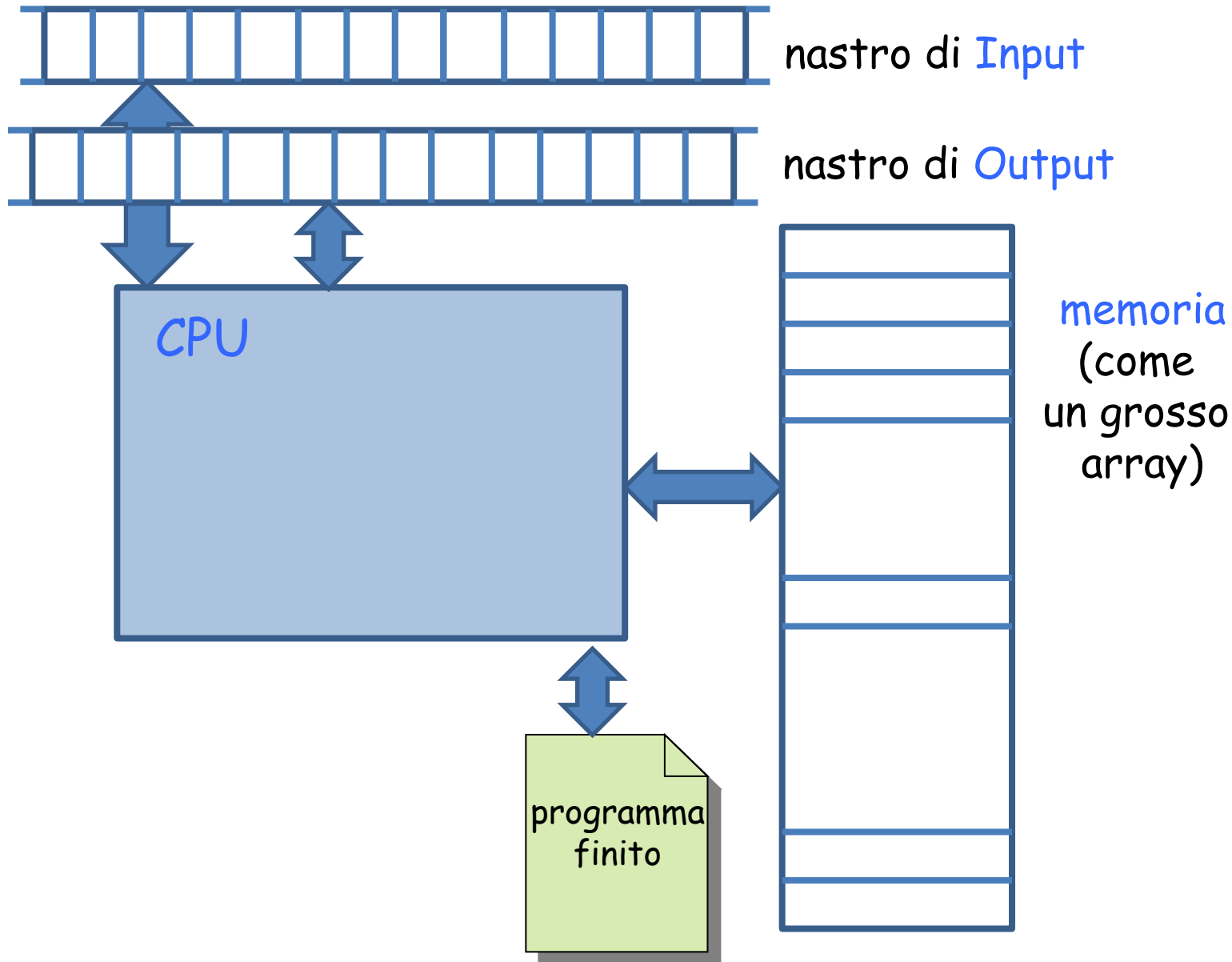
- troppo di **basso livello**: somiglia troppo poco ai calcolatori reali su cui girano i programmi
- utile per parlare di **calcolabilità** ma meno utile per parlare di **efficienza**

# un modello più realistico

- Macchina a registri (**RAM**: *random access machine*)
  - un programma finito
  - un nastro di ingresso e uno di uscita
  - una memoria strutturata come un array
    - ogni cella può contenere un qualunque valore intero/reale
  - una CPU per eseguire istruzioni
- la **RAM** è un'astrazione dell'architettura di von Neumann

# Macchina a registri

RAM: random access machine



# Modello di calcolo: cosa posso fare

- L'analisi della complessità di un algoritmo è basata sul concetto di **passo elementare**
- **passi elementari** su una **RAM**
  - istruzione ingresso/uscita (accesso nastri I/O)
  - operazione aritmetico/logica
  - accesso/modifica del contenuto della memoria



# Criteri di costo: quanto mi costa

- Criterio di costo uniforme:
  - tutte le operazioni hanno lo stesso costo
  - complessità temporale misurata come numero di passi elementari eseguiti
- Criterio di costo logaritmico
  - Il costo di una operazione dipende dalla dimensione degli operandi dell'istruzione
  - Un'operazione su un operando di valore  $x$  ha costo  $\log x$
  - È un criterio di costo che modella meglio la complessità di algoritmi "numerici"

criterio di costo generalmente  
usato è quello **uniforme**

# Caso peggiore e caso medio

- Misureremo il tempo di esecuzione di un algoritmo in funzione della dimensione  $n$  delle istanze
- Istanze diverse, a parità di dimensione, potrebbero però richiedere tempo diverso
- Distinguiamo quindi ulteriormente tra analisi nel caso peggiore e medio

# Caso peggiore

- Sia  $\text{tempo}(I)$  il tempo di esecuzione di un algoritmo sull'istanza  $I$

$$T_{\text{worst}}(n) = \max_{\text{istanze } I \text{ di dimensione } n} \{\text{tempo}(I)\}$$

- Intuitivamente,  $T_{\text{worst}}(n)$  è il tempo di esecuzione sulle istanze di ingresso che comportano più lavoro per l'algoritmo
- rappresenta una **garanzia** sul tempo di esecuzione di ogni istanza

# Caso medio

- Sia  $P(I)$  la probabilità di occorrenza dell'istanza  $I$

$$T_{avg}(n) = \sum_{\text{istanze } I \text{ di dimensione } n} \{P(I) \text{ tempo}(I)\}$$

- Intuitivamente,  $T_{avg}(n)$  è il tempo di esecuzione nel **caso medio**, ovvero sulle istanze di ingresso "tipiche" per il problema
- Come faccio a conoscere la distribuzione di probabilità sulle istanze?
- **Semplice**: (di solito) non posso conoscerla
- -> faccio un'assunzione.
- spesso è difficile fare assunzioni realistiche

## Esercizio

Analizzare la complessità nel caso medio del primo algoritmo di pesatura (**Alg1**) presentato nella prima lezione. Rispetto alla distribuzione di probabilità sulle istanze, si assuma che la moneta falsa possa trovarsi in modo equiprobabile in una qualsiasi delle  $n$  posizioni.

Una grande idea:  
notazione asintotica

# Notazione asintotica: intuizioni

complessità computazionale di un algoritmo espressa con una funzione  $T(n)$

$T(n)$ : # passi elementari eseguiti su una RAM nel caso peggiore su un'istanza di dimensione  $n$

**Idea:** descrivere  $T(n)$  in modo qualitativo. Ovvero: perdere un po' in precisione (senza perdere l'essenziale) e guadagnare in semplicità

# Notazione asintotica: intuizioni

$T(n)$ : # passi elementari eseguiti su una RAM nel caso peggiore su un'istanza di dimensione  $n$

un esempio:

$$T(n) = \begin{cases} 71 n^2 + 100 \lfloor n/4 \rfloor + 7 & \text{se } n \text{ è pari} \\ 70 n^2 + 150 \lceil (n+1)/4 \rceil + 5 & \text{se } n \text{ è dispari} \end{cases}$$

scriveremo:  $T(n) = \Theta(n^2)$

intuitivamente vuol dire:  $T(n)$  è **proporzionale** a  $n^2$

cioè ignoro:

- **costanti** moltiplicative
- termini di **ordine inferiore**  
(che crescono più lentamente)

**Nota:**

l'assunzione implicita è che guardo come si comporta l'algoritmo su **istanze grandi**



...una vecchia tabella: numero asintotico di pesate

assunzione: ogni pesata richiede un minuto

### TABELLA

n	10	100	1.000	10.000	100.000
Alg1	9m	~ 1h, 39m	~16 h	~6gg	~69gg
Alg2	5 m	~ 50 m	~8 h	~3,5gg	~35gg
Alg3	3 m	6m	9m	13m	16m
Alg4	3 m	5m	7m	9m	11m

$\Theta(n)$  pesate

$\Theta(\log n)$  pesate

# Un'altra tabella: dalla bilancia al computer

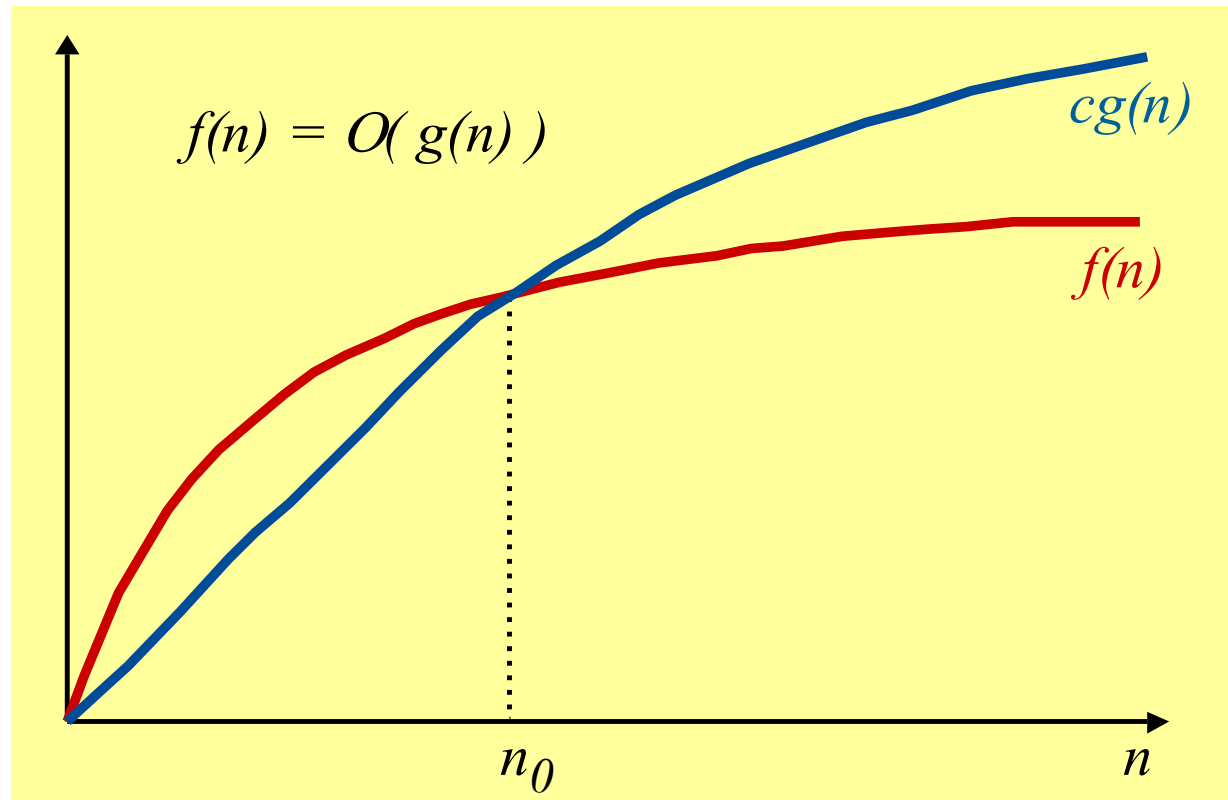
Tempi di esecuzione di differenti algoritmi per istanze di dimensione crescente su un processore che sa eseguire **un milione di istruzioni** di alto livello **al secondo**.

L'indicazione **very long** indica che il tempo di calcolo supera  $10^{25}$  anni.

	$n$	$n \log_2 n$	$n^2$	$n^3$	$1.5^n$	$2^n$	$n!$
$n = 10$	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	4 sec
$n = 30$	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	18 min	$10^{25}$ years
$n = 50$	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	11 min	36 years	very long
$n = 100$	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	1 sec	12,892 years	$10^{17}$ years	very long
$n = 1,000$	< 1 sec	< 1 sec	1 sec	18 min	very long	very long	very long
$n = 10,000$	< 1 sec	< 1 sec	2 min	12 days	very long	very long	very long
$n = 100,000$	< 1 sec	2 sec	3 hours	32 years	very long	very long	very long
$n = 1,000,000$	1 sec	20 sec	12 days	31,710 years	very long	very long	very long

# Notazione asintotica $O$

$f(n) = O(g(n))$  se  $\exists$  due costanti  $c > 0$  e  $n_0 \geq 0$  tali che  
 $0 \leq f(n) \leq c g(n)$  per ogni  $n \geq n_0$



# Esempi:

Sia  $f(n) = 2n^2 + 3n$ , allora

- $f(n) = O(n^3)$   $(c=1, n_0=3)$
- $f(n) = O(n^2)$   $(c=3, n_0=3)$
- $f(n) \neq O(n)$

# Notazione asintotica $O$

$$O(g(n)) = \{f(n) \mid \exists c > 0 \text{ e } n_0 \geq 0 \text{ tali che} \\ 0 \leq f(n) \leq c g(n) \text{ per ogni } n \geq n_0\}$$

- La scrittura:

$$2n^2 + 4 = O(n^3)$$

- è un abuso di notazione per:

$$2n^2 + 4 \in O(n^3)$$

Notare:

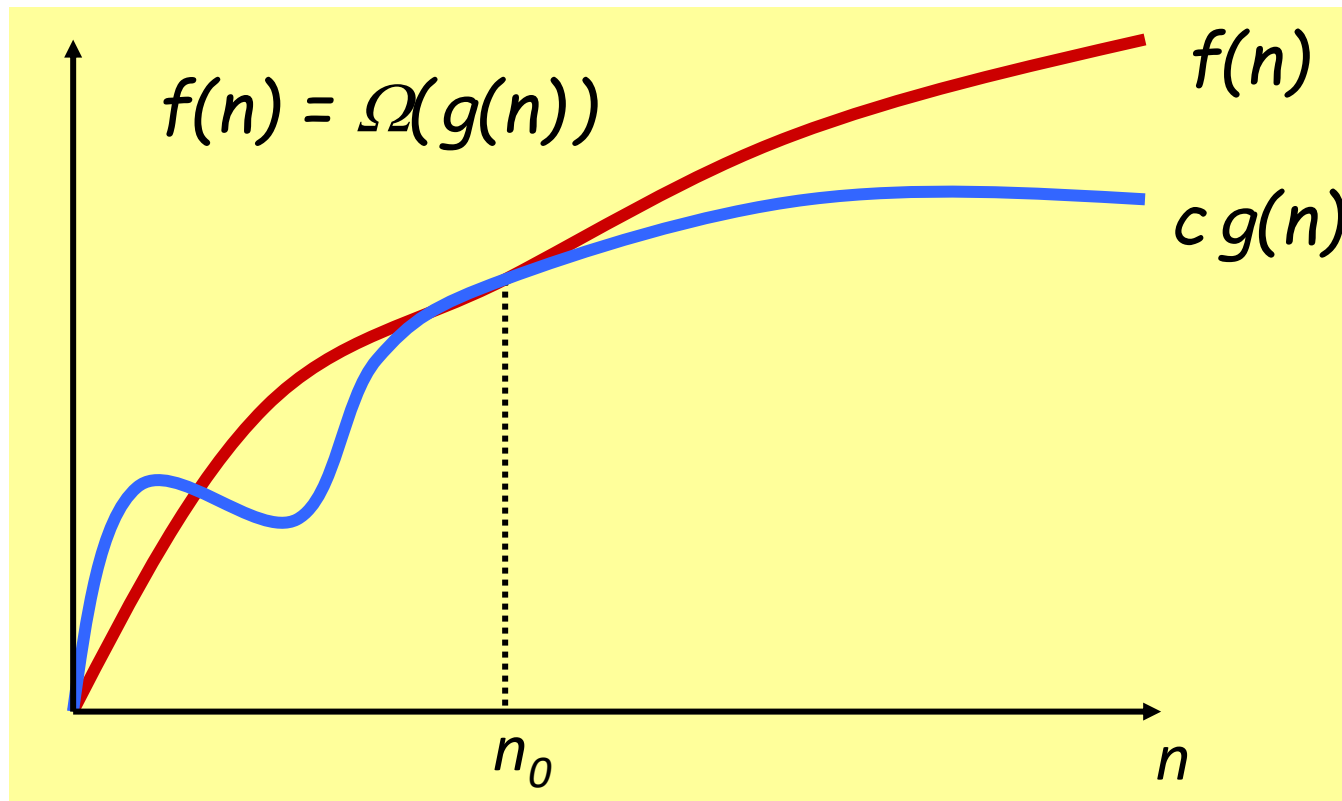
$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0 \quad \Rightarrow \quad f(n) = O(g(n))$$

$$f(n) = O(g(n)) \quad \not\Rightarrow \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$$

$$f(n) = O(g(n)) \quad \Rightarrow \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} \text{ (se esiste) } < \infty$$

# Notazione asintotica $\Omega$

$f(n) = \Omega(g(n))$  se  $\exists$  due costanti  $c > 0$  e  $n_0 \geq 0$  tali che  
 $f(n) \geq c g(n) \geq 0$  per ogni  $n \geq n_0$



# Esempi:

Sia  $f(n) = 2n^2 - 3n$ , allora

- $f(n) = \Omega(n)$   $(c=1, n_0=2)$
- $f(n) = \Omega(n^2)$   $(c=1, n_0=3)$
- $f(n) \neq \Omega(n^3)$



# Notazione asintotica $\Omega$

$$\Omega(g(n)) = \{f(n) \mid \exists c > 0 \text{ e } n_0 \geq 0 \text{ tali che} \\ 0 \leq c g(n) \leq f(n) \text{ per ogni } n \geq n_0\}$$

- La scrittura:

$$2n^2 + 4 = \Omega(n)$$

- è un abuso di notazione per:

$$2n^2 + 4 \in \Omega(n)$$

Notare:

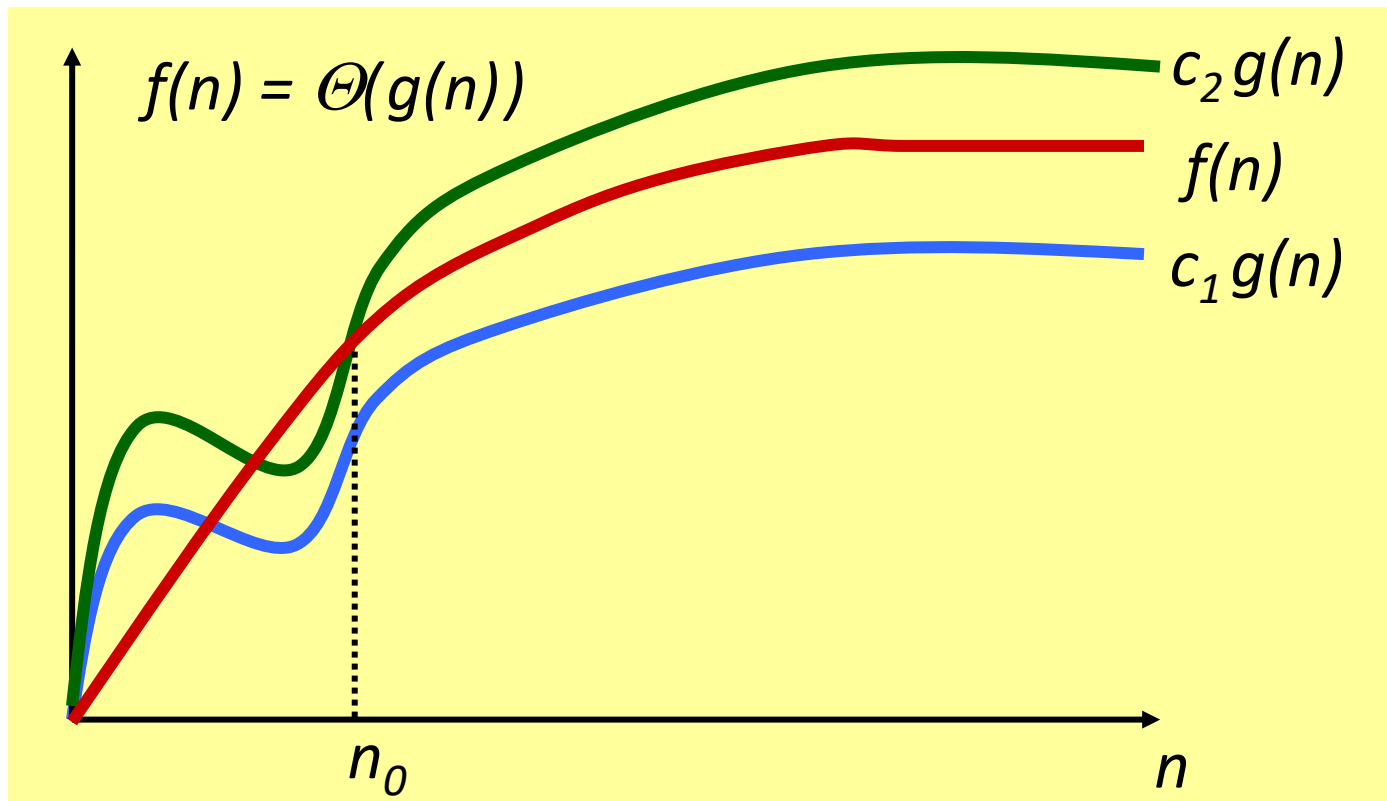
$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty \quad \Rightarrow \quad f(n) = \Omega(g(n))$$

$$f(n) = \Omega(g(n)) \quad \not\Rightarrow \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty$$

$$f(n) = \Omega(g(n)) \quad \Rightarrow \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} \quad (\text{se esiste}) \quad > 0$$

# Notazione asintotica $\Theta$

$f(n) = \Theta(g(n))$  se  $\exists$  tre costanti  $c_1, c_2 > 0$  e  $n_0 \geq 0$  tali che  $c_1 g(n) \leq f(n) \leq c_2 g(n)$  per ogni  $n \geq n_0$



# Esempi:

Sia  $f(n) = 2n^2 - 3n$ , allora

- $f(n) = \Theta(n^2)$   $(c_1=1, c_2=2, n_0=3)$
- $f(n) \neq \Theta(n)$
- $f(n) \neq \Theta(n^3)$

## Notazione asintotica $\Theta$

$$\Theta(g(n)) = \{f(n) \mid \exists c_1, c_2 > 0 \text{ e } n_0 \geq 0 \text{ tali che} \\ c_1 g(n) \leq f(n) \leq c_2 g(n) \text{ per ogni } n \geq n_0\}$$

- La scrittura:

$$2n^2 + 4 = \Theta(n^2)$$

- è un abuso di notazione per:

$$2n^2 + 4 \in \Theta(n^2)$$

# Notare che:

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

$$f(n) = O(g(n)) \not\Rightarrow f(n) = \Theta(g(n))$$

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

$$f(n) = \Omega(g(n)) \not\Rightarrow f(n) = \Theta(g(n))$$

$$f(n) = \Theta(g(n)) \Leftrightarrow f(n) = \Omega(g(n)) \text{ e } f(n) = O(g(n))$$

# Notazione asintotica o

Data una funzione  $g(n): \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}$ , si denota con  $o(g(n))$  l'insieme delle funzioni  $f(n): \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}$ :

$$o(g(n)) = \{f(n) : \forall c > 0, \exists n_0 \text{ tale che} \\ \forall n \geq n_0 \quad 0 \leq f(n) < c g(n)\}$$

Notare:

$$o(g(n)) \subset O(g(n))$$

definizione alternativa:

$$f(n) = o(g(n)) \iff \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$$

# Notazione asintotica $\omega$

Data una funzione  $g(n): \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}$ , si denota con  $\omega(g(n))$  l'insieme delle funzioni  $f(n)$ :

$$\omega(g(n)) = \{f(n) : \forall c > 0, \exists n_0 \text{ tale che} \\ \forall n \geq n_0 \quad 0 \leq c g(n) < f(n)\}$$

Notare:

$$\omega(g(n)) \subset \Omega(g(n))$$

definizione alternativa:

$$f(n) = \omega(g(n)) \iff \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty$$



## Riassumendo .....

$$f(n) = \Theta(g(n)) \Leftrightarrow 0 < c_1 \leq \frac{f(n)}{g(n)} \leq c_2 < \infty \quad \text{asintoticamente}$$

$$f(n) = O(g(n)) \Leftrightarrow \frac{f(n)}{g(n)} \leq c_2 < \infty \quad \text{asintoticamente}$$

$$f(n) = \Omega(g(n)) \Leftrightarrow 0 < c_1 \leq \frac{f(n)}{g(n)} \quad \text{asintoticamente}$$

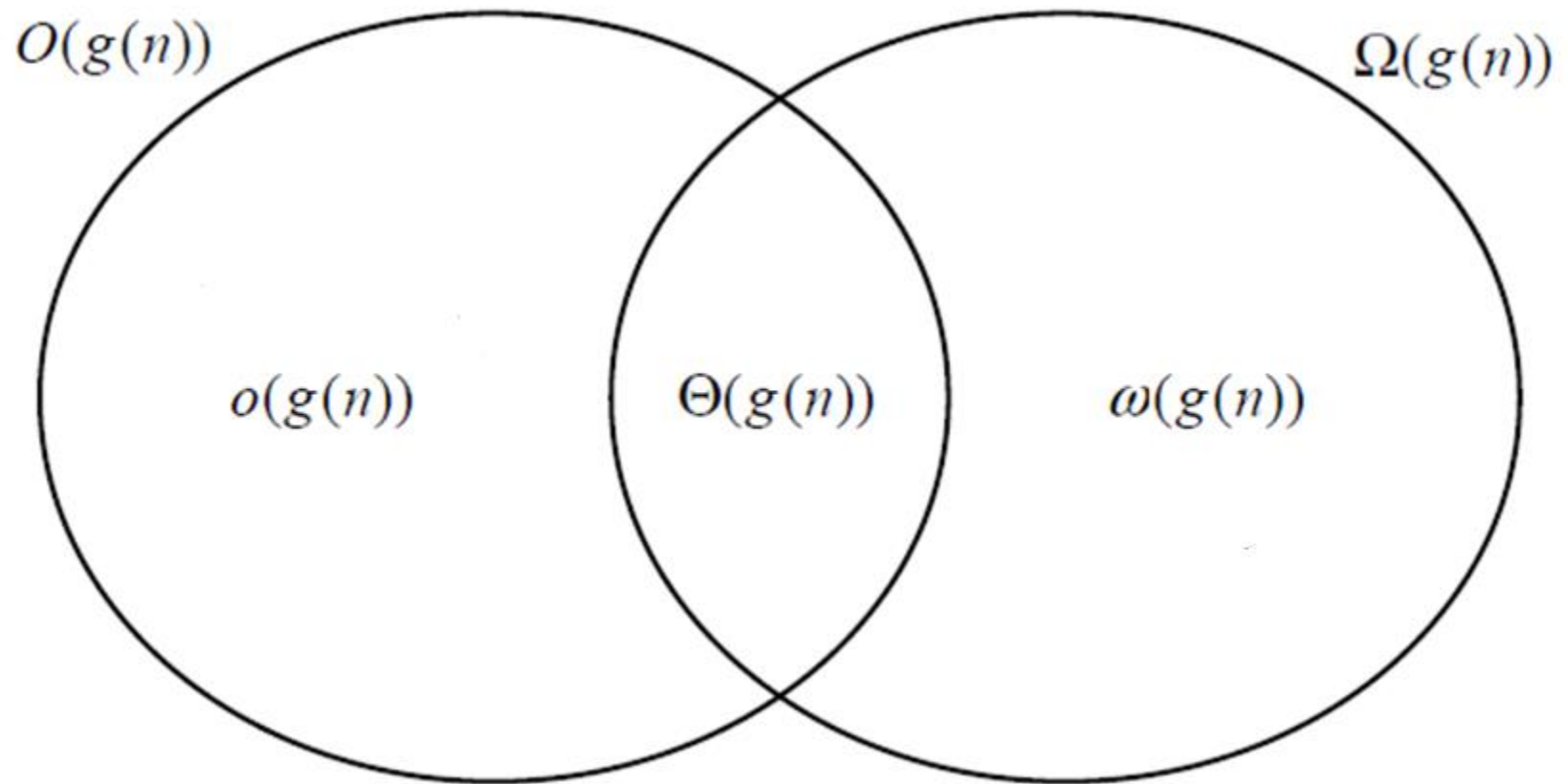
$$f(n) = o(g(n)) \Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$$

$$f(n) = \omega(g(n)) \Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty$$

# Analogie

 $O$  $\Omega$  $\Theta$  $o$  $\omega$  $\leq$  $\geq$  $=$  $<$  $>$

# Graficamente



# Proprietà della notazione asintotica

## Transitività

$f(n) = \Theta(g(n))$	$e$	$g(n) = \Theta(h(n))$	$\Rightarrow$	$f(n) = \Theta(h(n))$
$f(n) = O(g(n))$	$e$	$g(n) = O(h(n))$	$\Rightarrow$	$f(n) = O(h(n))$
$f(n) = \Omega(g(n))$	$e$	$g(n) = \Omega(h(n))$	$\Rightarrow$	$f(n) = \Omega(h(n))$
$f(n) = o(g(n))$	$e$	$g(n) = o(h(n))$	$\Rightarrow$	$f(n) = o(h(n))$
$f(n) = \omega(g(n))$	$e$	$g(n) = \omega(h(n))$	$\Rightarrow$	$f(n) = \omega(h(n))$

## Riflessività

$$\begin{aligned}f(n) &= \Theta(f(n)) \\f(n) &= O(f(n)) \\f(n) &= \Omega(f(n))\end{aligned}$$

## Simmetria

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

## Simmetria trasposta

$$\begin{aligned}f(n) = O(g(n)) &\iff g(n) = \Omega(f(n)) \\f(n) = o(g(n)) &\iff g(n) = \omega(f(n))\end{aligned}$$

## Ancora una convenzione

Un insieme in una formula rappresenta un'anonima funzione dell'insieme.

### Esempio 1:

$$f(n) = n^3 + O(n^2)$$

**sta per:** c'è una funzione  $h(n) \in O(n^2)$  tale che

$$f(n) = n^3 + h(n)$$

### Esempio 2:

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

**sta per:** per ogni funzione  $f(n) \in O(n)$ ,  
c'è una funzione  $h(n) \in O(n^2)$  tale che

$$n^2 + f(n) = h(n)$$

...una semplice ma utile proprietà per capire la velocità di una funzione

Se  $\lim_{n \rightarrow \infty} f(n)/g(n) = c > 0$

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

Infatti:

$$c/2 < f(n)/g(n) < 2c$$

per  $n$  suff. grande



### Esempio:

Se  $T(n) = a_d n^d + a_{d-1} n^{d-1} + \dots + a_0$  è un polinomio di grado  $d$  (con  $a_d > 0$ ), allora  $T(n) = \Theta(n^d)$

Infatti:

$$T(n) / n^d = a_d + a_{d-1} n^{-1} + \dots + a_0 n^{-d}$$

che tende a  $a_d$  quando  $n \rightarrow \infty$ :

## Polinomi .....

$$P(n) = a_d n^d + a_{d-1} n^{d-1} + \dots + a_0$$

$a_d > 0$



$$P(n) = \Theta(n^d)$$
$$P(n) = O(n^d)$$
$$P(n) = \Omega(n^d)$$

## Esponenziali .....

$$f(n) = a^n$$

$a > 1$



$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{a^n}{n^d} = \infty$$

$$a^n = \omega(n^d)$$
$$a^n = \Omega(n^d)$$

## Logaritmi .....

$$f(n) = \log_b(n) \quad b > 1$$



$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{[\log_b(n)]^c}{n^d} = 0, \forall c, d > 0$$

$$[\log_b(n)]^c = o(n^d)$$
$$[\log_b(n)]^c = O(n^d)$$

## Fattoriali .....

$$f(n) = n! = n * (n-1) * \dots * 2 * 1$$



$$n! = o(n^n)$$
$$n! = \omega(a^n)$$



velocità asintotica di  
funzioni composte

# Velocità delle funzioni composte

date  $f(n)$  e  $g(n)$ ,

la velocità ad andare a infinito della funzione  $f(n)+g(n)$   
è la velocità della più veloce fra  $f(n)$  e  $g(n)$

Esempi:

$$n^3+n=\Theta(n^3)$$

$$n+\log^{10} n=\Theta(n)$$

# Velocità delle funzioni composte

date  $f(n)$  e  $g(n)$ ,

la velocità ad andare a infinito della funzione  $f(n) g(n)$   
e la velocità di  $f(n)$  "più" la velocità di  $g(n)$

la velocità ad andare a infinito della funzione  $f(n)/g(n)$   
e la velocità di  $f(n)$  "meno" la velocità di  $g(n)$

Esempio:

$$\frac{n^3 \log n + \sqrt{n} \log^3 n}{n^2 + 1} = \Theta(n \log n)$$

Usare la notazione asintotica  
nelle analisi

# Analisi complessità fibonacci3: un Upper Bound

**algoritmo** fibonacci3(*intero*  $n$ )  $\rightarrow$  *intero*

```
1  sia Fib un array di  $n$  interi
2  Fib[1]  $\leftarrow$  Fib[2]  $\leftarrow$  1
3  for  $i = 3$  to  $n$  do
4      Fib[ $i$ ]  $\leftarrow$  Fib[ $i-1$ ] + Fib[ $i-2$ ]
5  return Fib[ $n$ ]
```

$T(n)$ : complessità computazionale nel caso peggiore con input  $n$

$c_j$ : #passi elementari eseguiti su una RAM quando è eseguita la  
linea di codice  $j$

- linea 1, 2 e 5 eseguite una volta
- linee 3 e 4: eseguite al più  $n$  volte

$$T(n) \leq c_1 + c_2 + c_5 + (c_3 + c_4)n = \Theta(n)$$


$$T(n) = O(n)$$

# Analisi complessità fibonacci3: un Lower Bound

**algoritmo** fibonacci3(*intero*  $n$ )  $\rightarrow$  *intero*

```
1  sia Fib un array di  $n$  interi
2  Fib[1]  $\leftarrow$  Fib[2]  $\leftarrow$  1
3  for  $i = 3$  to  $n$  do
4      Fib[i]  $\leftarrow$  Fib[i-1] + Fib[i-2]
5  return Fib[n]
```

**Nota:** poiché ogni istruzione di alto livello esegue un #costante di passi elementari posso contare # di istruzioni

$T(n)$ : complessità computazionale nel caso peggiore con input  $n$

$c_j$ : #passi elementari eseguiti su una RAM quando è eseguita la linea di codice  $j$

la linea 4 è eseguita almeno  $n-3$  volte

$$T(n) \geq c_4(n-3) = c_4n - 3c_4 = \Theta(n)$$



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



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

# Notazione asintotica: perché è una grande idea

- **misura indipendente** dall'implementazione dell'algoritmo e dalla macchina reale su cui è eseguito
- il "dettagli" nascosti (costanti moltiplicative e termini di ordine inferiore) sono **poco rilevanti** quando **n** è grande per funzioni asintoticamente diverse (guarda tabella)
- **analisi dettagliata** del numero di passi realmente eseguiti sarebbe difficile, noiosa e **non direbbe molto di più** (come si possono conoscere per esempio i costi reali di un'istruzione di alto livello?)
- si è visto che descrive bene **in pratica** la velocità degli algoritmi