

Algoritmi e Strutture Dati

Capitolo 2

Modelli di calcolo e notazione asintotica

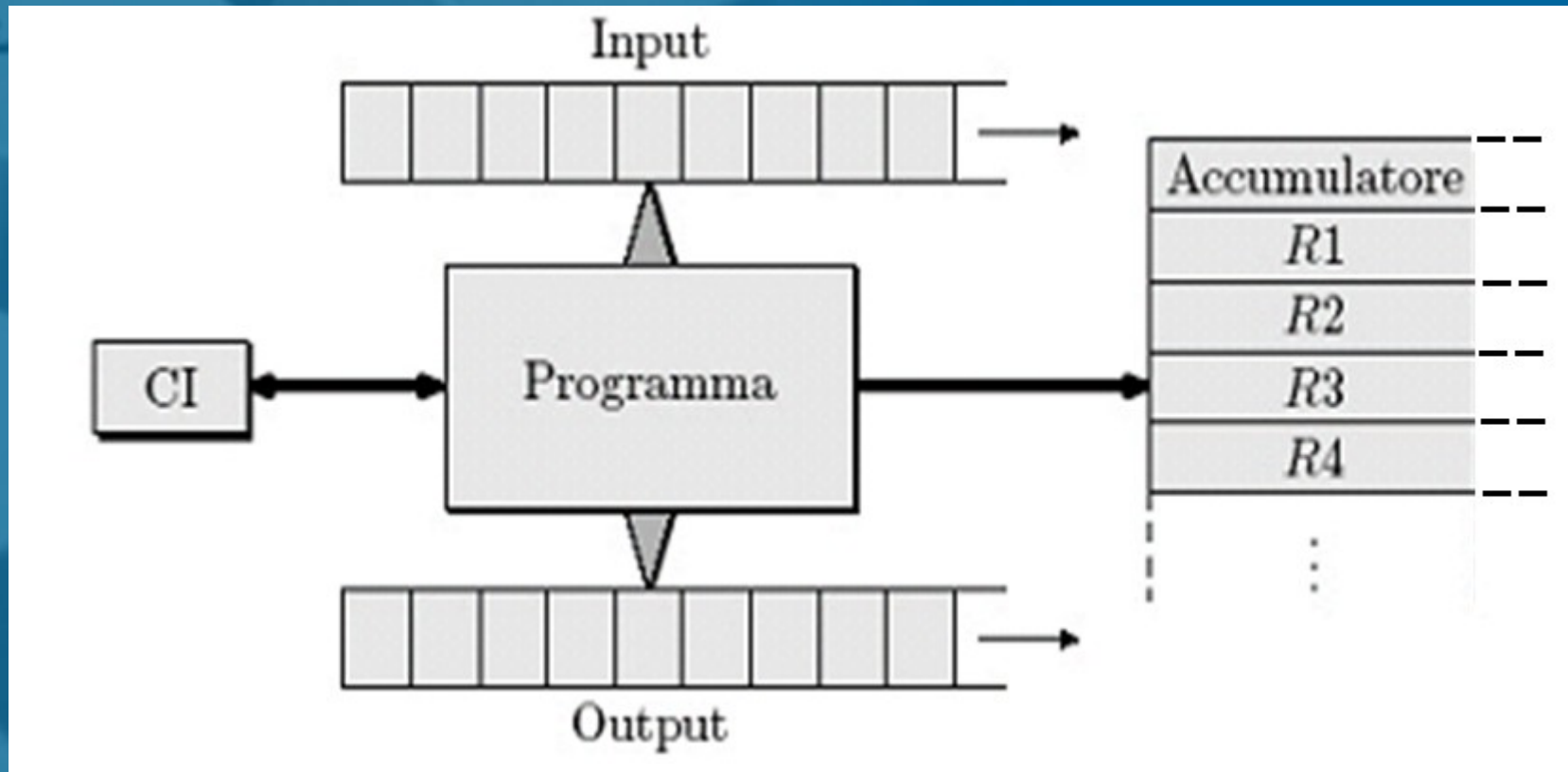
Modello di calcolo

- Per valutare la **complessità temporale** dei vari algoritmi Fibonacci, abbiamo pedissequamente contato le **linee di pseudocodice** di volta in volta mandate in esecuzione
- Tuttavia, contare il numero di linee dello pseudocodice di un algoritmo non è sufficiente a comprenderne la complessità temporale: quali **operazioni reali** si celano dietro lo pseudocodice???
- Anche l'analisi dello **spazio utilizzato** è stata piuttosto arbitraria: ho ipotizzato che le celle di memoria utilizzate avessero capacità infinita!
- Per valutare la **complessità** di un algoritmo in modo oggettivo, bisogna quindi stabilire un **modello di calcolo** di riferimento su cui esso viene eseguito, ovvero una **macchina astratta** sulla quale si definisce **a priori** l'insieme delle **operazioni ammissibili ed eseguibili** durante una computazione, specificandone i relativi **costi** (in termini di **tempo** e **spazio** utilizzato)
- Alcuni modelli di calcolo famosi: **Macchina di Turing, Automi a Stati Finiti, Funzioni Ricorsive, Macchina a Registri**, etc... (sono tutti modelli di calcolo **equivalenti**, cioè in grado di calcolare le stesse funzioni)

Il nostro modello di calcolo: la RAM

- La RAM (*Random Access Machine*) è un tipo particolare di **macchina a registri** (locazioni di **memoria ad accesso diretto**)
- La RAM è definita da:
 - un nastro di **ingresso** e uno di **uscita**, ciascuno strutturato in **celle**, ove saranno scritti l'**input** e l'**output**, rispettivamente; ogni cella può contenere un valore alfanumerico **arbitrariamente grande**
 - una **memoria ad accesso diretto** strutturata come un array (di **dimensione infinita**) di **registri**, ciascuno dei quali può contenere un valore alfanumerico **arbitrariamente grande**
 - un **programma finito** di istruzioni elementari, contenuto all'interno di una memoria addizionale (detta **tavola**)
 - un registro detto **accumulatore** (contiene gli operandi dell'istruzione corrente)
 - un registro detto **contatore delle istruzioni** (contiene l'indirizzo dell'istruzione corrente nella tavola)
- La RAM è un'astrazione dell'architettura di von Neumann

La RAM



Criterio di costo **unitario**

- Nel modello **RAM a costi uniformemente unitari**, le seguenti **istruzioni elementari** hanno un costo **unitario**
 - istruzione ingresso (lettura di una cella del nastro di input e suo trasferimento in memoria)
 - istruzione uscita (scrittura di una cella sul nastro di output)
 - operazione aritmetico (+, -, \times , :, $\sqrt{}$, elevamento a potenza, etc.) /logica (**test**)
 - accesso/modifica del contenuto della memoria e dell'accumulatore
- **Complessità temporale** **tempo(I)** misurata come **numero di istruzioni elementari** eseguite sull'istanza di input **I**
- **Complessità spaziale** **spazio(I)** misurata come **numero massimo di celle di memoria** della RAM occupate durante l'esecuzione sull'istanza di input **I**

Dimensione dell'input

- Misureremo le risorse di calcolo usate da un algoritmo (tempo di esecuzione / occupazione di memoria) in funzione della **dimensione** dell'istanza **I** in input
- Esistono due modalità di **caratterizzazione** della dimensione dell'input:
 - **Quantità di memoria effettiva** utilizzata per codificare l'input; generalmente questa modalità viene adottata per problemi nei quali l'input è un unico elemento (ad esempio, nel problema di Fibonacci il valore in input è il numero **n**, il quale in **base 2** richiede **$\log n$ bit** per essere rappresentato \Rightarrow la dimensione dell'input è proprio **$\log n$ (bit)**)
 - **Parametrizzazione** della dimensione dell'input; generalmente questa modalità viene adottata per problemi nei quali l'input è un insieme di elementi (ad esempio, una sequenza **di n elementi** da ordinare \Rightarrow la dimensione dell'input diventa **n**)
- In tutti i problemi che incontreremo in futuro, la dimensione dell'input sarà **parametrizzata** attraverso il numero **n** di elementi dell'istanza

Notazione asintotica

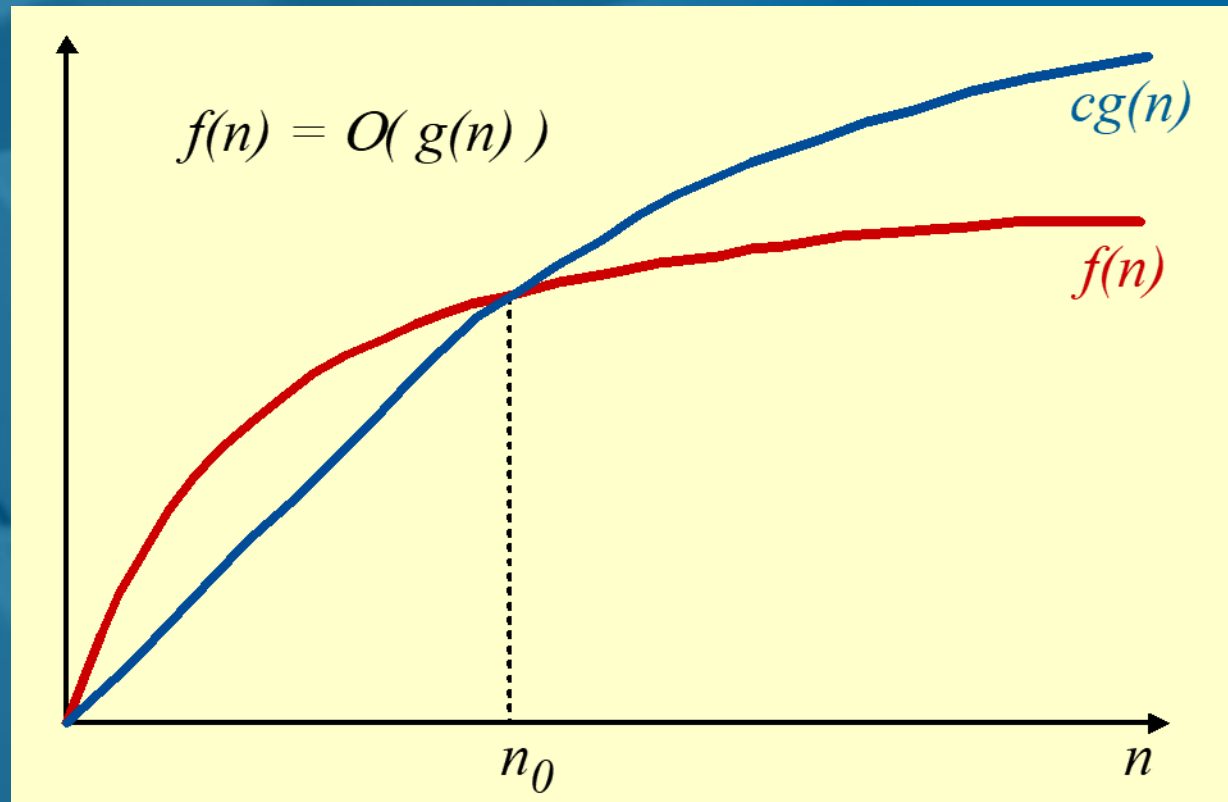
Notazione asintotica e operazioni dominanti

- Complessità temporale e spaziale saranno espresse in **notazione asintotica rispetto alla dimensione dell'input**
- La notazione asintotica è un'**astrazione** utile per descrivere l'ordine di grandezza di una funzione ignorando i dettagli non influenti, come **costanti moltiplicative** e **termini di ordine inferiore**
- **Semplificazione:** Utilizzando l'analisi asintotica, non dovremo andare a conteggiare tutte le operazioni eseguite, ma sarà sufficiente considerare le cosiddette **operazioni dominanti**, ovvero quelle che nel **caso peggiore** vengono eseguite più spesso; queste si trovano **annidate** nei cicli più interni dello pseudocodice che descrive l'algoritmo
- **NOTA:** Nel prosieguo, ci concentreremo su funzioni di variabile intera non negativa a valori reali non negativi

$$f : n \in \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R} \geq 0$$

Notazione asintotica **O** ('o' grande)

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



Legame con il concetto di limite

- **Semplificazione operativa:** tutte le funzioni f, g che studieremo (polinomi, logaritmi, esponenziali) avranno un andamento 'regolare' al crescere di n , e quindi potremo stabilire che $f(n) = O(g(n))$ se e solo se

ovvero $f(n) = O(g(n))$ se e solo se $f(n)$ è un infinito di ordine **non superiore** a $g(n)$.

$$\lim_{n \rightarrow \infty} f(n)/g(n) = k < \infty$$

Un caso notevole: i polinomi

Sia $f(n) = a_d n^d + a_{d-1} n^{d-1} + \dots + a_0$ un polinomio di grado d (con $a_d > 0$), e sia $g(n) = n^c$. Allora, utilizzando la semplificazione di cui sopra, possiamo dimostrare che $f(n) = O(n^c)$ per ogni $c \geq d$, e $f(n) \neq O(n^c)$ per ogni $c < d$. Infatti:

$$\text{Se } c > d \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{a_d n^d + \dots + a_0}{n^c} = 0 < \infty \Rightarrow f(n) = O(g(n))$$

$$\text{Se } c = d \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{a_d n^d + \dots + a_0}{n^d} = a_d < \infty \Rightarrow f(n) = O(g(n))$$

$$\text{Se } c < d \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{a_d n^d + \dots + a_0}{n^c} = \infty \Rightarrow f(n) \neq O(g(n))$$

Esempio: Sia $f(n) = 2n^2 - 3n$; avremo che

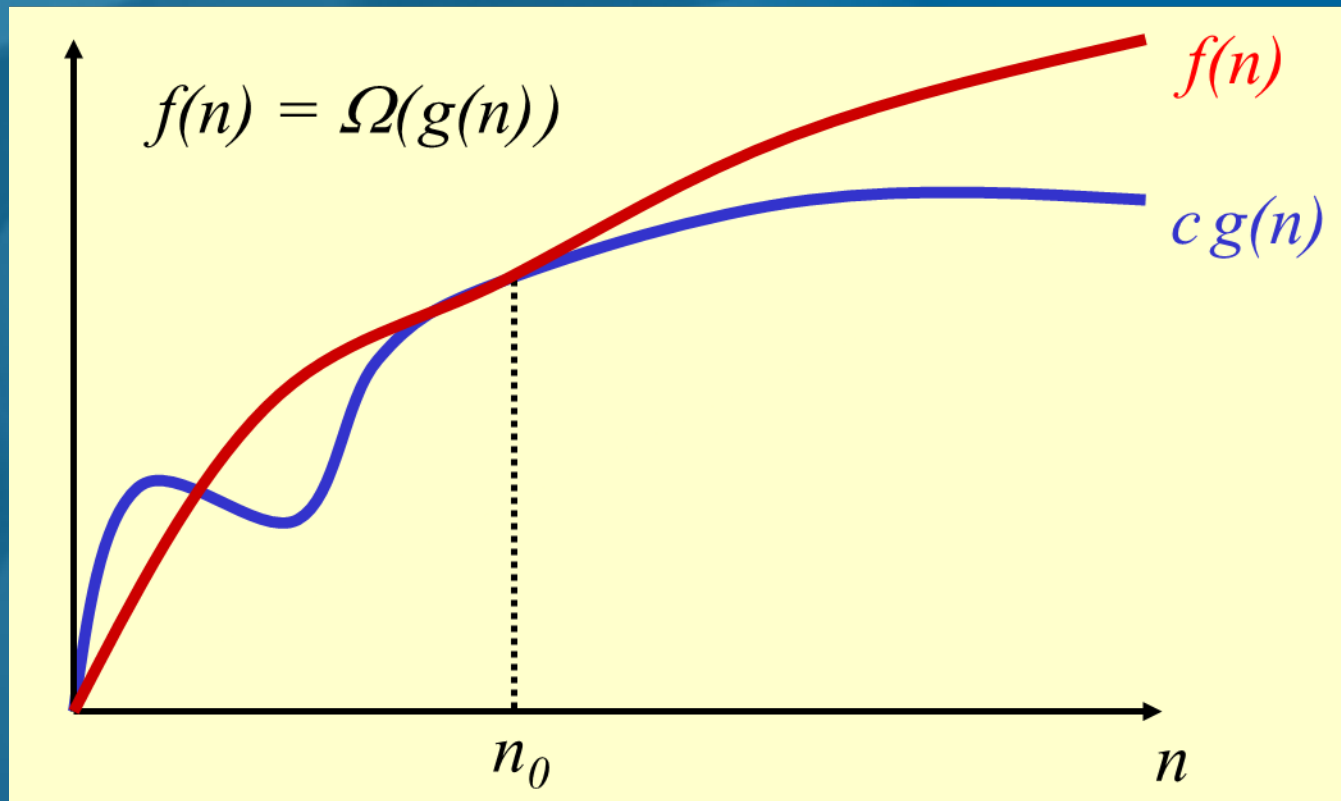
- $f(n) = O(n^3)$ (caso 1);
- $f(n) = O(n^2)$ (caso 2);
- $f(n) \neq O(n)$ (caso 3).

Osservazioni sulla notazione O

- Si noti che $O(g(n))$ è un insieme di funzioni, ovvero è (informalmente) l'insieme di funzioni che crescono al più come $g(n)$
- Ad esempio, $O(n^2)$ contiene tutti i polinomi di primo e secondo grado, nonché tutte le funzioni che crescono al più come n^2 , come ad esempio $f(n) = 51$, oppure $f(n) = n \log^5 n$, oppure ancora $f(n) = n\sqrt{n}$
- Sarebbe quindi più opportuno scrivere che, ad esempio, $2n^2 - 3n \in O(n^2)$, ma con un piccolo abuso di notazione scriveremo sempre $2n^2 - 3n = O(n^2)$
- Una particolare classe asintotica è quella che denoteremo con $O(1)$: questa contiene tutte le funzioni che crescono al più come una costante, quindi ad esempio $f(n) = 51$, oppure $f(n) = 10^{11234}$, ma anche, ad esempio, $f(n) = 1/n$

Notazione asintotica Ω (omega grande)

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



Legame con il concetto di limite

- **Semplificazione operativa:** tutte le funzioni che studieremo (polinomi, logaritmi, esponenziali) avranno un andamento ‘regolare’ al crescere di n , e quindi potremo stabilire che $f(n) = \Omega(g(n))$ se e solo se

ovvero $f(n) = \Omega(g(n))$ se e solo se $f(n)$ è un infinito di ordine **non inferiore** a $g(n)$.

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

Un caso notevole: i polinomi

Sia $f(n) = a_d n^d + a_{d-1} n^{d-1} + \dots + a_0$ un polinomio di grado d (con $a_d > 0$), e sia $g(n) = n^c$. Allora, utilizzando la semplificazione di cui sopra, possiamo dimostrare che $f(n) = \Omega(n^c)$ per ogni $c \leq d$, e $f(n) \neq \Omega(n^c)$ per ogni $c > d$. Infatti:

$$\begin{array}{l} \text{Se } c > d \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{a_d n^d + \dots + a_0}{n^c} = 0 \Rightarrow f(n) \neq \Omega(g(n)) \\ \text{Se } c = d \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{a_d n^d + \dots + a_0}{n^d} = a_d > 0 \Rightarrow f(n) = \Omega(g(n)) \\ \text{Se } c < d \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{a_d n^d + \dots + a_0}{n^c} = \infty > 0 \Rightarrow f(n) = \Omega(g(n)) \end{array}$$

Esempio: Sia $f(n) = 2n^2 - 3n$; avremo che

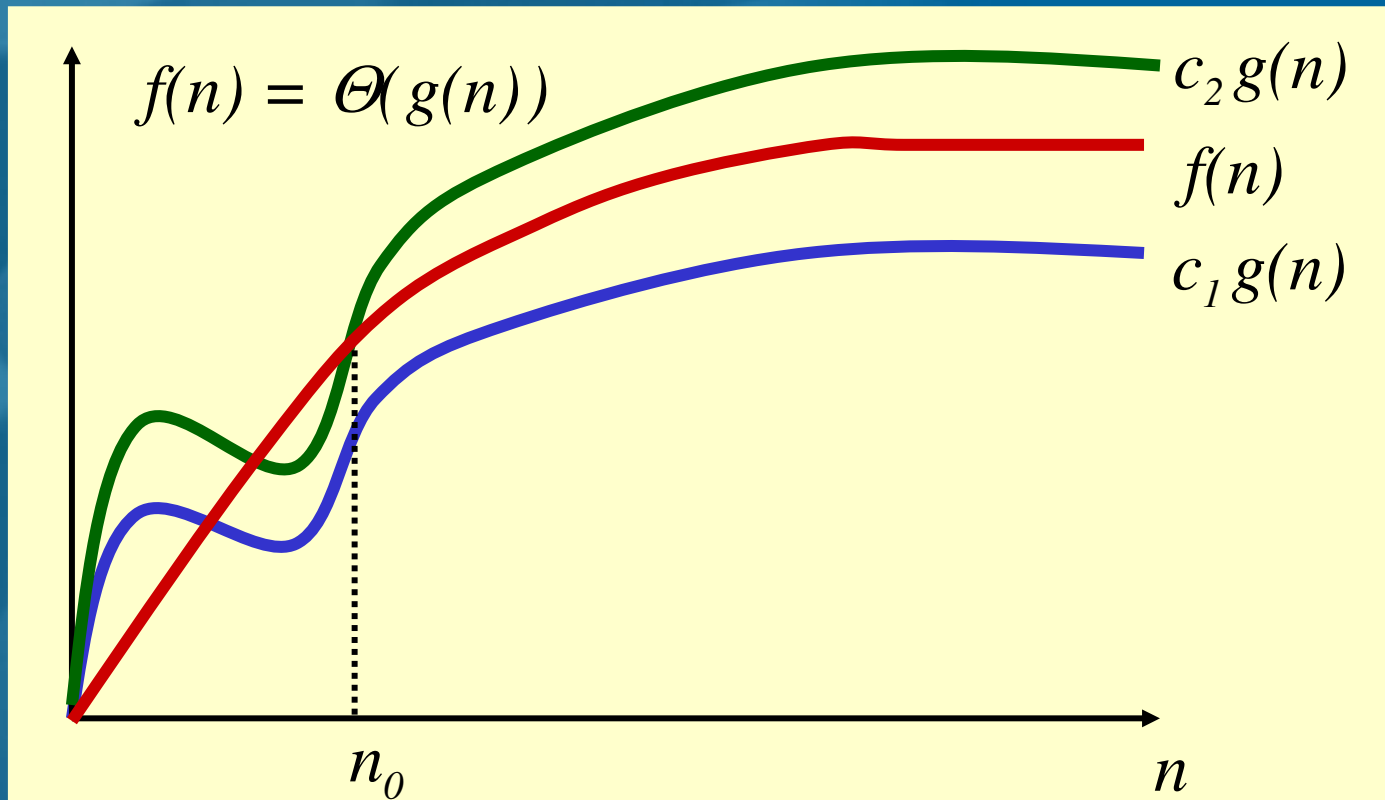
- $f(n) \neq \Omega(n^3)$ (caso 1);
- $f(n) = \Omega(n^2)$ (caso 2);
- $f(n) = \Omega(n)$ (caso 3).

Osservazioni sulla notazione Ω

- Al pari di $O(g(n))$, anche $\Omega(g(n))$ è un insieme di funzioni, ovvero è (informalmente) l'insieme di funzioni che crescono almeno come $g(n)$
- Ad esempio, $\Omega(n^2)$ contiene tutti i polinomi di grado almeno pari a 2, nonché tutte le funzioni che crescono almeno come n^2 , come ad esempio $f(n) = 3n^3/\log n$, oppure $f(n) = n^2 \log^5 n$
- Sarebbe quindi più opportuno scrivere che, ad esempio, $2n^2 - 5n \in \Omega(n^2)$, ma con un piccolo abuso di notazione scriveremo sempre $2n^2 - 5n = \Omega(n^2)$
- Una particolare classe asintotica è quella che denoteremo con $\Omega(1)$: questa contiene tutte le funzioni che crescono **almeno** come una costante, quindi ad esempio $f(n) = 51$, oppure $f(n) = 1/10^{11234}$, ma anche, ad esempio, $f(n) = \log n$
- **Domanda:** La funzione $f(n) = n^2/\log n$ è $\Omega(n^2)$?
- **Domanda:** La funzione costante $f(n) = 0$ è $\Omega(1)$?

Notazione asintotica Θ (theta grande)

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



Legame con il concetto di limite

- **Semplificazione operativa:** tutte le funzioni che studieremo (polinomi, logaritmi, esponenziali) avranno un andamento ‘regolare’ al crescere di n , e quindi potremo stabilire che $f(n) = \Theta(g(n))$ se e solo se

ovvero $f(n) = \Theta(g(n))$ se e solo se $f(n)$ è un infinito dello stesso ordine di $g(n)$.

$$\lim_{n \rightarrow \infty} f(n)/g(n) = k \text{ con } 0 < k < \infty$$

Un caso notevole: i polinomi

Sia $f(n) = a_d n^d + a_{d-1} n^{d-1} + \dots + a_0$ un polinomio di grado d (con $a_d > 0$), e sia $g(n) = n^c$. Allora, utilizzando la semplificazione di cui sopra, possiamo dimostrare che $f(n) = \Theta(n^c)$ solo per $c = d$, e $f(n) \neq \Theta(n^c)$ per ogni $c \neq d$. Infatti:

$$\begin{array}{l} \text{Se } c > d \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{a_d n^d + \dots + a_0}{n^c} = 0 \Rightarrow f(n) \neq \Theta(g(n)) \\ \text{Se } c = d \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{a_d n^d + \dots + a_0}{n^d} = a_d > 0 \Rightarrow f(n) = \Theta(g(n)) \\ \text{Se } c < d \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{a_d n^d + \dots + a_0}{n^c} = \infty > 0 \Rightarrow f(n) \neq \Theta(g(n)) \end{array}$$

Esempio: Sia $f(n) = 2n^2 - 3n$; avremo che

- $f(n) \neq \Theta(n^3)$ (caso 1);
- $f(n) = \Theta(n^2)$ (caso 2);
- $f(n) \neq \Theta(n)$ (caso 3).

Osservazioni sulla notazione Θ

- Al pari di $O(g(n))$ e di $\Omega(g(n))$, anche $\Theta(g(n))$ è un insieme di funzioni, ovvero è (informalmente) l'insieme di funzioni che crescono come $g(n)$
- Ad esempio, $\Theta(n^2)$ contiene tutti i polinomi di grado pari a 2, ma anche funzioni del tipo $n^2 + (\log n)/n^2$, oppure $f(n) = n^2 - \sqrt{n}$
- Sarebbe quindi più opportuno scrivere che, ad esempio, $2n^2 - 5n \in \Theta(n^2)$, ma con un piccolo abuso di notazione scriveremo sempre $2n^2 - 5n = \Theta(n^2)$
- Una particolare classe asintotica è quella che denoteremo con $\Theta(1)$: questa contiene tutte le funzioni che crescono **esattamente** come una costante, quindi ad esempio $f(n) = 51$, oppure $f(n) = 10^{11234}$, oppure $f(n) = 1/10^{11234}$, oppure $f(n) = 32 + 1/n^2$
- **Domanda:** La funzione $f(n) = n^2 + \log n$ è $\Theta(n^2)$?
- **Domanda:** La funzione $f(n) = 1/n$ è $\Theta(1)$?

Relazioni tra O , Ω e Θ

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

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

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

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

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

Notazione asintotica ***o*** ('*o*' piccolo)

$f(n) = o(g(n))$ se $\forall c > 0, \exists n_c \geq 0$ tale che

$f(n) \leq c g(n)$ per ogni $n \geq n_c$

• In tutti i casi di nostro interesse, avremo che:

• Notare che

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

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

Notazione asintotica ω (omega piccolo)

$f(n) = \omega(g(n))$ se $\forall c > 0, \exists n_c \geq 0$ tale che

$$f(n) \geq c g(n) \text{ per ogni } n \geq n_c$$

• In tutti i casi di nostro interesse, avremo che:

• Notare che

• Ad esempi

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

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

Analogie

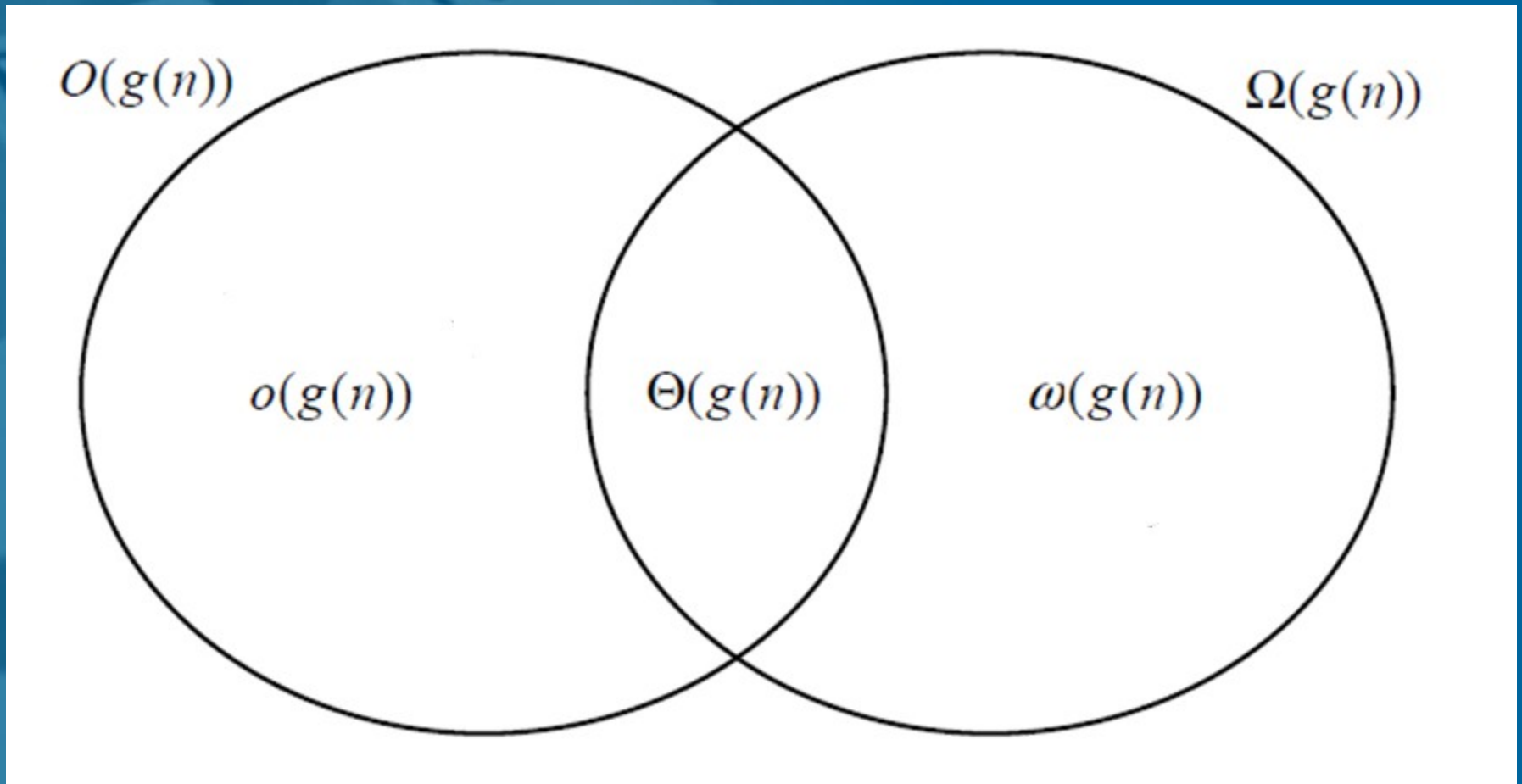
$O \quad \Omega \quad \Theta \quad o \quad \omega$

\leq

\geq

$= \quad \ll \quad \gg$

Graficamente



Proprietà della notazione asintotica

Transitività

$$f(n) = \Theta(g(n)) \quad e \quad g(n) = \Theta(h(n)) \quad \Rightarrow \quad f(n) = \Theta(h(n))$$

$$f(n) = O(g(n)) \quad e \quad g(n) = O(h(n)) \quad \Rightarrow \quad f(n) = O(h(n))$$

$$f(n) = \Omega(g(n)) \quad e \quad g(n) = \Omega(h(n)) \quad \Rightarrow \quad f(n) = \Omega(h(n))$$

$$f(n) = o(g(n)) \quad e \quad g(n) = o(h(n)) \quad \Rightarrow \quad f(n) = o(h(n))$$

$$f(n) = \omega(g(n)) \quad e \quad g(n) = \omega(h(n)) \quad \Rightarrow \quad f(n) = \omega(h(n))$$

Riflessività

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

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

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

Simmetria

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

Simmetria trasposta

$$f(n) = O(g(n)) \quad \Leftrightarrow \quad g(n) = \Omega(f(n))$$

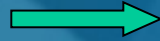
$$f(n) = o(g(n)) \quad \Leftrightarrow \quad g(n) = \omega(f(n))$$

Relazioni asintotiche notevoli

Polinomi

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

$$a_d > 0$$



$$\mathcal{P}(n) = O(n^d), \mathcal{P}(n) = \Omega(n^d) \Rightarrow \mathcal{P}(n) = \Theta(n^d)$$

$$\mathcal{P}(n) = O(n^c) \forall c \geq d, \mathcal{P}(n) \neq O(n^c) \forall c < d$$

$$\mathcal{P}(n) = \Omega(n^c) \forall c \leq d, \mathcal{P}(n) \neq \Omega(n^c) \forall c > d$$

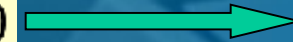
$$\mathcal{P}(n) = o(n^c) \forall c > d, \mathcal{P}(n) = \omega(n^c) \forall c < d$$

Esponenziali

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

$$a > 1$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{a^n}{n^d} = \infty \quad \forall d \geq 0$$



$$a^n = \omega(n^d) \quad \forall d \geq 0$$

$$\Rightarrow a^n = \Omega(n^d) \quad \forall d \geq 0$$

Logaritmi

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

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{(\log_b n)^c}{n^d} = 0, \quad \forall c, d \geq 1$$

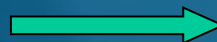


$$(\log_b n)^c = o(n^d) \quad \forall c, d \geq 1$$

$$\Rightarrow (\log_b n)^c = O(n^d) \quad \forall c, d \geq 1$$

Fattoriali

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



$$n! = o(n^n) \Rightarrow n! = O(n^n)$$

Più precisamente: $n! = \Theta(n^{n+1/2} e^{-n})$

$$n! = \omega(a^n) \Rightarrow n! = \Omega(a^n) \quad \forall a > 0$$

Approfondimento: notazione asintotica per gli algoritmi di Fibonacci (in funzione del **valore** di input)

	Numero di linee di codice	Occupazione di memoria
fibonacci1	$1 = \Theta(1)$	$1 = \Theta(1)$
fibonacci2	$3F_n - 2 \approx n = \Theta(n)$	$\approx \Phi^n = \Theta(\Phi^n)^{(*)}$
fibonacci3	$2n = \Theta(n)$	$n+1 = \Theta(n)$
fibonacci4	$4n-5 = \Theta(n)$	$4 = \Theta(1)$
fibonacci5	$2n+1 = \Theta(n)$	$5 = \Theta(1)$
fibonacci6	$\log n \leq T(n) \leq 5(1+\log n) \Rightarrow T(n) = \Theta(\log n)$	$\approx \log n = \Theta(\log n)^{(*)}$

* per le variabili di lavoro delle chiamate ricorsive

Domande di approfondimento

- Perché la tabella precedente non illustra correttamente la complessità temporale dei vari algoritmi di Fibonacci?
- Qual è la complessità temporale in notazione asintotica degli algoritmi `Fibonacci2`, `Fibonacci4` e `Fibonacci6` in funzione della **dimensione dell'input** e non del **valore di input**?