# Cheatsheet di Algoritmi e Strutture Dati

Giacomo Scampini

10 luglio 2025

# 1 Complessità

# 1.1 Notazioni di Complessità Asintotica in Elenco

- f(n) = O(g(n)) O grande Limite asintotico superiore
- $f(n) = \Omega(g(n))$  Omega grande Limite as intotico inferiore
- $f(n) = \Theta(g(n))$  Theta grande Limite asintotico sia superiore che inferiore

## 1.2 Confronto Tramite Limiti

Dato il limite  $L = \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)}$ :

- Se L = 0, allora  $\Theta(f(n)) < \Theta(g(n))$ .
- Se L = c (con  $c \neq 0, \infty$ ), allora  $\Theta(f(n)) = \Theta(g(n))$ .
- Se  $L = \infty$ , allora  $\Theta(f(n)) > \Theta(g(n))$ .

# 1.3 Gerarchia Fondamentale degli Ordini di Grandezza

Per costanti  $k, h \in \mathbb{R}^+$  e a > 1:

$$\Theta(1) < \Theta((\log n)^k) < \Theta(n^h) < \Theta(a^n) < \Theta(n!) < \Theta(n^n)$$

# 1.4 Complessità degli Automi

- DFSA (Automa a Stati Finiti Deterministico)
  - Complessità Temporale:  $T_A(n) = \Theta(n)$
  - Complessità Spaziale:  $S_A(n) = \Theta(1)$
- DPDA (Automa a Pila Deterministico)
  - Complessità Temporale:  $T_A(n) = \Theta(n)$
  - Complessità Spaziale:  $\Theta(0) \leq \Theta(S_A(n)) \leq \Theta(n)$
- k-DTM (Macchina di Turing Deterministica a k-nastri)
  - Complessità Temporale: Nessun limite generale.
  - Complessità Spaziale:  $\Theta(S_M(n)) \leq \Theta(T_M(n))$
- SDTM (Macchina di Turing Deterministica a nastro singolo)
  - Complessità Temporale: Nessun limite generale.
  - Complessità Spaziale:  $S_M(n) = \Omega(n)$

## 1.5 Complessità delle RAM

#### 1.5.1 Criteri di Costo

- Costo Costante: Ogni istruzione ha costo 1. Ogni cella di memoria ha costo 1, indipendentemente dal valore contenuto.
- Costo Logaritmico: Il costo di un'operazione e dello spazio occupato dipende dalla dimensione (logaritmo) dei valori numerici coinvolti.

$$l(x) := \begin{cases} \lfloor \log_2 x \rfloor + 1 & \text{se } x \neq 0 \\ 1 & \text{se } x = 0 \end{cases} \quad \text{N.B.: } l(x) = \Theta(\log x)$$

• Quando sceglierli: I due criteri sono equivalenti se la dimensione degli operandi è limitata da una costante. Se i numeri possono diventare arbitrariamente grandi, il criterio logaritmico è più realistico.

1

## 1.5.2 Calcolo del Costo Logaritmico (caso semplificato)

Sotto l'ipotesi di usare un numero costante di celle di memoria:

- Costo Spaziale: Lo spazio totale è la somma della "lunghezza" (logaritmo) di tutti i numeri più grandi salvati in ogni cella di memoria utilizzata.
- Gestione di un intero i (es. LOAD, STORE, READ, WRITE, JZ)
  - Costo Temporale:  $\Theta(\log i)$
- Operazioni Aritmetiche (su operandi  $n_1, n_2$ )
  - Addizione (+), Sottrazione (-):  $\Theta(\log n_1 + \log n_2)$
  - Moltiplicazione (\*), Divisione (/):  $\Theta(\log n_1 \cdot \log n_2)$

# 1.6 Classi di Complessità Comuni

- $\mathcal{O}(1)$ : Costante (es. accesso a un elemento di un array)
- $\mathcal{O}(\log n)$ : Logaritmica (es. ricerca binaria)
- $\mathcal{O}(n)$ : Lineare (es. scansione di una lista)
- $\mathcal{O}(n \log n)$ : Lineare-logaritmica (es. merge sort, heapsort)
- $\mathcal{O}(n^2)$ : Quadratica (es. bubble sort, selection sort)
- $\mathcal{O}(2^n)$ : Esponenziale (es. problemi risolti con la forza bruta)
- $\mathcal{O}(n!)$ : Fattoriale (es. problema del commesso viaggiatore con forza bruta)

## 2 Strutture Dati

# 3 Algoritmi di Ordinamento

## 3.1 Algoritmi comuni

Algoritmo	Complessità temporale	Complessità spaziale
Insertion sort	$\Theta(n^2)$	$\Theta(1)$
Merge sort	$\Theta(n \log n)$	$\Theta(n)$
Heapsort	$\Theta(n \log n)$	$\Theta(1)$
Quicksort	$\Theta(n^2)$	$\Theta(1)$
Counting sort	$\Theta(n+k)$	$\Theta(k)$

# 4 Confronto SDTM, KTM e RAM

## 5 Organizza Dati con Strutture Dati

# 6 Equazioni di Ricorrenza

## 6.1 Algoritmo Divide et Impera

Un algoritmo che segue la strategia divide et impera si articola in tre fasi:

- Dividi: Il problema è scomposto in sottoproblemi più semplici della stessa forma.
- Impera: I sottoproblemi vengono risolti ricorsivamente.
- Combina: Le soluzioni dei sottoproblemi sono combinate per ottenere la soluzione del problema originale.

La sua complessità temporale T(n) è descritta da un'equazione di ricorrenza, tipicamente nella forma  $T(n) = a \cdot T(n/b) + f(n)$ .

#### 6.2 Metodi di Risoluzione delle Ricorrenze

#### 6.2.1 Risoluzione Diretta Esplicita

Consiste nello sviluppare iterativamente la ricorrenza fino a individuare un modello generale per esprimerne l'ordine di grandezza.

## 6.2.2 Metodo di Sostituzione

Consiste nel formulare un'ipotesi per la soluzione e nel verificarla rigorosamente tramite dimostrazione per induzione.

#### 6.2.3 Metodo dell'Albero di Ricorsione

È una tecnica visuale per sviluppare le chiamate ricorsive e sommarne i costi livello per livello. È utile per formulare un'ipotesi di soluzione, da verificare poi con il metodo di sostituzione. Esempio di albero:

## 6.2.4 Metodo per Ricorrenze Lineari

Si applica a ricorrenze della forma  $T(n) = \sum_{i=1}^{h} a_i T(n-i) + cn^k$ . Posto  $a := \sum a_i$ , la soluzione (come limite superiore) è:

- $T(n) = O(n^{k+1})$  se a = 1.
- $T(n) = O(n^k a^n)$  se  $a \ge 2$ .

#### 6.2.5 Teorema Master

Fornisce una soluzione "pronta" per ricorrenze della forma  $T(n) = a \cdot T(n/b) + f(n)$  (con  $a \ge 1, b > 1$ ). Si confronta f(n) con  $n^{\log_b a}$ :

- Caso 1: Se  $f(n) = O(n^{\log_b a \epsilon})$  per qualche  $\epsilon > 0$ , allora  $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$ .
- Caso 2: Se  $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$ , allora  $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log n)$ .
- Caso 3: Se  $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon})$  per qualche  $\epsilon > 0$  e se f(n) soddisfa una condizione di regolarità, allora  $T(n) = \Theta(f(n))$ .