

2-Metodi per la risoluzione di relazioni di ricorrenza lineari

Teoremi, metodi standard e trucchi algebrici

Dott. Simone Staccone
`simone.staccone@uniroma2.it`

Dipartimento di Ingegneria civile e Ingegneria informatica (DICII)
DAMON Research Group

27 Ottobre 2025



TOR VERGATA
UNIVERSITÀ DEGLI STUDI DI ROMA

Introduzione alle Relazioni di Ricorrenza

Le relazioni di ricorrenza sono uno strumento fondamentale per l'analisi della complessità degli algoritmi ricorsivi.

Esse modellano il tempo di esecuzione $T(n)$ in funzione della dimensione dei sottoproblemi:

$$T(n) = a \cdot T\left(\frac{n}{b}\right) + f(n)$$

Esempio: algoritmo ricorsivo per calcolare l'*n*-esimo numero di Fibonacci:

Algorithm Fibonacci Ricorsivo

```
1: function FIBONACCI(integer  $n$ ) : integer
2:   if  $n \leq 1$  then
3:     return  $n$ 
4:   else
5:     return FIBONACCI( $n - 1$ ) + FIBONACCI( $n - 2$ )
6:   end if
7: end function
```

1 Master Theorem

2 Ricorrenze lineari di ordine costante

3 Metodo Iterativo

4 Metodo per induzione

5 Trucchi algebrici

Teorema: Master Theorem

Sia data una relazione di ricorrenza $T(n)$ nella forma

$$T(n) = \begin{cases} aT\left(\frac{n}{b}\right) + cn^\beta & \text{se } n > 1 \\ \Theta(1) & \text{se } n = 1 \end{cases}$$

dove:

- $a \geq 1, b \geq 2, a, b \in \mathbb{N}_0$ (costanti intere non negative)
- $c > 0, \beta \geq 0, c, \beta \in \mathbb{R}$ (costanti reali)

definito $\alpha = \log_b a$, allora la funzione $T(n)$ è limitata asintoticamente da:

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(n^\alpha) & \text{se } \beta < \alpha \\ \Theta(n^\alpha \log n) & \text{se } \beta = \alpha \\ \Theta(n^\beta) & \text{se } \beta > \alpha \end{cases}$$

Master Theorem

Esempio applicativo

Consideriamo l'algoritmo MergeSort. Studiando la sua ricorrenza possiamo rappresentarlo come una ricorrenza lineare:

Algorithm MergeSort

```
1: function MERGESORT(real[] a, integer left, integer right)
2:   if left < right then
3:     center  $\leftarrow \lfloor (left + right)/2 \rfloor$ 
4:     MERGESORT(a, left, center)
5:     MERGESORT(a, center + 1, right)
6:     MERGE(a, left, center, right)
7:   end if
8: end function
```

▷ Supponiamo di averla e che costi $\Theta(n)$

In questo caso:

$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n)$$

$$a = 2, \quad b = 2, \quad \beta = 1 \quad \Rightarrow \quad \alpha = \log_2 2 = 1$$

Poiché $\beta = \alpha$, segue che:

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

Roadmap

- 1 Master Theorem
- 2 Ricorrenze lineari di ordine costante
- 3 Metodo Iterativo
- 4 Metodo per induzione
- 5 Trucchi algebrici

Teorema sulle ricorrenze lineari

Teorema: Ricorrenze Lineari

Sia data una relazione di ricorrenza $T(n)$ nella forma:

$$T(n) = \begin{cases} \sum_{i=1}^h a_i T(n-i) + cn^\beta & \text{se } n > h \\ \Theta(1) & \text{se } 1 \leq n \leq h \end{cases}$$

dove:

- $a_1, a_2, \dots, a_h \in \mathbb{N}_0$ (costanti intere non negative),
- $h \in \mathbb{N}$ (ordine della ricorrenza),
- $c > 0, \beta \geq 0, c, \beta \in \mathbb{R}$ (costanti reali)

posto $a = \sum_{i=1}^h a_i$ allora la funzione $T(n)$ è limitata asintoticamente da:

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(n^{\beta+1}) & \text{se } a = 1 \\ \Theta(a^n n^\beta) & \text{se } a \geq 2 \end{cases}$$

Teorema sulle ricorrenze lineari

Esempio applicativo

Consideriamo l'algoritmo ricorsivo per calcolare l'*n-esimo numero di Fibonacci*:

Algorithm Fibonacci Ricorsivo

```
1: function FIBONACCI(integer  $n$ ) : integer
2:   if  $n \leq 1$  then
3:     return  $n$ 
4:   else
5:     return FIBONACCI( $n - 1$ ) + FIBONACCI( $n - 2$ )
6:   end if
7: end function
```

La sua relazione di ricorrenza è:

$$T(n) = T(n - 1) + T(n - 2) + 1$$

Teorema sulle ricorrenze lineari

Analisi della ricorrenza

La relazione di ricorrenza può essere vista come una ricorrenza lineare di ordine 2:

$$T(n) = T(n-1) + T(n-2) + 1$$

Dove:

$$a_1 = 1, \quad a_2 = 1, \quad \beta = 0$$

$$a = a_1 + a_2 = 2 > 1$$

Poiché $a \geq 2$, la crescita asintotica della funzione è esponenziale:

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

Metodi per la Risoluzione di Ricorrenze

Quando i teoremi classici non bastano

Non tutte le relazioni di ricorrenza possono essere risolte facilmente con il **Master Theorem** o le **ricorrenze lineari di ordine costante**.

In questi casi, occorre adottare metodi più *artigianali* e flessibili, quali:

- **Srotolamento**: espandere la ricorrenza per intuire la forma generale.
- **Sostituzione**: ipotizzare la soluzione e dimostrarla per induzione.
- **Trucchi algebrici**: manipolazioni e trasformazioni algebriche per risolvere o semplificare la ricorrenza.

Roadmap

- 1 Master Theorem
- 2 Ricorrenze lineari di ordine costante
- 3 Metodo Iterativo**
- 4 Metodo per induzione
- 5 Trucchi algebrici

Metodo dello Srotolamento

Espansione della ricorrenza

L'idea è di espandere la ricorrenza per un numero finito di passi, per riconoscere un pattern o una somma facilmente risolvibile.

Esempio:

$$T(n) = T(n - 1) + n, \quad T(1) = 1$$

Metodo dello Srotolamento

Espansione della ricorrenza

Esempio:

$$T(n) = T(n - 1) + n, \quad T(1) = 1$$

Srotoliamo:

$$\begin{aligned} T(n) &= T(n - 1) + n = \\ &= T(n - 2) + (n - 1) + n = \\ &= T(1) + 2 + 3 + \cdots + (n - 1) + n = \\ &= \sum_{k=0}^{n-1} n - k = \sum_{k=0}^{n-1} n - \sum_{k=0}^{n-1} k = \\ &= n^2 - \frac{n(n - 1)}{2} = \frac{n^2}{2} - \frac{n}{2} \end{aligned}$$

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

Metodo dello Srotolamento

Ricorrenza più complessa

L'idea è di espandere la ricorrenza per un numero finito di passi, per riconoscere un pattern o una somma facilmente risolvibile.

Esempio:

$$T(n) = 3T\left(\frac{n}{3}\right) + n$$

Metodo dello Srotolamento

Ricorrenza più complessa

Esempio:

$$T(n) = 3T\left(\frac{n}{3}\right) + n$$

Srotoliamo:

$$\begin{aligned}T(n) &= 3T\left(\frac{n}{3}\right) + n \\&= 3\left(3T\left(\frac{n}{9}\right) + \frac{n}{3}\right) + n \\&= 9T\left(\frac{n}{9}\right) + 2n \\&= 3^k T\left(\frac{n}{3^k}\right) + kn\end{aligned}$$

Per $k = \log_3 n$, otteniamo:

$$T(n) = nT(1) + n \log_3 n = \Theta(n \log n)$$

Roadmap

- 1 Master Theorem
- 2 Ricorrenze lineari di ordine costante
- 3 Metodo Iterativo
- 4 Metodo per induzione**
- 5 Trucchi algebrici

Consiste nell'indovinare una soluzione $f(n)$ e poi dimostrarne la validità tramite induzione.

Esempio:

$$T(n) = \begin{cases} 2T\left(\frac{n}{2}\right) + n & \text{se } n > 1 \\ T(1) & \text{se } n = 1 \end{cases}$$

$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + n,$$

Ipotesi induttiva: Si assuma che $T(k) \leq c k \log k$ per ogni $k < n$.

Passo base:

$$T(2) = 2T(1) + 2 = 2 \cdot 1 + 2 = 4 \leq c \cdot 2 \cdot \log 2 = 2c$$

Poniamo $c = 2$ e abbiamo soddisfatto il passo base

$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + n,$$

Passo induttivo:

$$\begin{aligned} T(n) &= 2T\left(\frac{n}{2}\right) + n \leq \\ &\leq 2c\frac{n}{2} \log\left(\frac{n}{2}\right) + n = cn \log\left(\frac{n}{2}\right) + n = \\ &= cn \log n - cn \log 2 + n \end{aligned}$$

ora dobbiamo dimostrare che è vera la seguente disequazione:

$$cn \log n - cn + n \leq cn \log n$$

sviluppando la disequazione otteniamo un valore di c per cui la disequazione è vera

$-cn + n \leq 0 \rightarrow c \geq 1$ e quindi:

$$T(n) = O(n \log n)$$

$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + n$$

Ipotesi induttiva: Si assuma che $T(k) \geq c k \log k$ per ogni $k < n$.

Passo base:

$$T(2) = 2T(1) + 2 = 2 \cdot 1 + 2 = 4 \geq c \cdot 2 \cdot \log 2 = 2c$$

Ponendo $c = 1$ la disuguaglianza risulta vera, quindi il passo base è soddisfatto.

$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + n$$

Passo induttivo:

$$\begin{aligned} T(n) &= 2T\left(\frac{n}{2}\right) + n \geq \\ &\geq 2c\frac{n}{2} \log\left(\frac{n}{2}\right) + n = \\ &= cn \log\left(\frac{n}{2}\right) + n = cn(\log n - \log 2) + n = \\ &= cn \log n - cn \log 2 + n \end{aligned}$$

ora dobbiamo dimostrare che è vera la seguente disequazione:

$$cn \log n - cn + n \geq cn \log n$$

sviluppando la disequazione otteniamo un valore di c per cui la disequazione è vera

$-cn + n \geq 0 \rightarrow c \leq 1$ e quindi:

Roadmap

- 1 Master Theorem
- 2 Ricorrenze lineari di ordine costante
- 3 Metodo Iterativo
- 4 Metodo per induzione
- 5 Trucchi algebrici

Dobbiamo stimare asintoticamente la seguente ricorrenza:

$$T(n) = \begin{cases} T(\sqrt{n}) + 1 & n > 1 \\ 1 & n = 1 \end{cases}$$

$$T(n) = T(\sqrt{n}) + 1$$

Possiamo effettuare un cambio di variabile per stimare la funzione $T(n)$ attraverso l'utilizzo di una seconda funzione $S(m)$ che avrà lo stesso andamento asintotico. Per questo poniamo $n = 2^m$ (quindi $m = \log_2 n$) e definiamo

$$S(m) := T(2^m)$$

Allora

$$S(m) = T(2^m) = T(\sqrt{2^m}) + 1 = T(2^{m/2}) + 1 = S\left(\frac{m}{2}\right) + 1.$$

La ricorrenza

$$S(m) = S\left(\frac{m}{2}\right) + 1$$

che applicando il master theorem:

$$S(m) = \Theta(\log(m))$$

sostituendo:

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

$$\boxed{T(n) = \Theta(\log(\log(n)))}$$



C. Demetrescu, I. Finocchi, G. F. Italiano.

Algoritmi e strutture dati.

Collana di istruzione scientifica, McGraw-Hill, 2004.



T. H. Cormen, C. E. Leiserson, R. L. Rivest, C. Stein.

Introduzione agli algoritmi e strutture dati, Terza edizione. MIT Press, 2009.



Wikipedia, *Master theorem*,

[https://en.wikipedia.org/wiki/Master_theorem_\(analysis_of_algorithms\)](https://en.wikipedia.org/wiki/Master_theorem_(analysis_of_algorithms))