# Algoritmi e Strutture Dati

Luciano Gualà
<a href="mailto:guala@mat.uniroma2.it">guala@mat.uniroma2.it</a>
<a href="mailto:www.mat.uniroma2.it/~guala">www.mat.uniroma2.it/~guala</a>

#### 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.

Alg1 (
$$X=\{x_1, x_2, ..., x_n\}$$
)

- 1. **for** i=2 **to** n **do**
- 2. if  $peso(x_1) > peso(x_i)$  then return  $x_1$
- 3. if  $peso(x_1) < peso(x_i)$  then return  $x_i$

$$\sum Pr(\mathbf{I}) \#pesate(\mathbf{I}) = \mathbf{I} di dim n$$

Pr("moneta falsa è in posizione j in I") #pesate(I) = 
$$(1/n)(1 + \sum_{j=2}^{n} (j-1))$$

1/n

1 se j=1,

j-1 altrimenti

=
$$(1/n)(1+\sum_{j=1}^{n-1} j)$$
 = $(1/n)(1+(n-1)n/2)$ =  $1/n + (n-1)/2$ 

# Un problema simile: ricerca di un elemento in un array/lista non ordinata

l'algoritmo torna la posizione di x in L se x è presente, -1 altrimenti

**algoritmo** RicercaSequenziale(array L, elem x)  $\rightarrow$  intero

- 1. n = lunghezza di L
- 2. i=1
- **3. for** i=1 to n **do**
- 4. **if** (L[i]=x) **then return**  $i \setminus trovato$
- **5. return** -1 \\non trovato

T(n): #elementi acceduti (linea 4) su un array di dimensione n

$$T_{worst}(n) = n$$
  $x \notin L$  oppure è in ultima posizione

$$T_{avg}(n) = (n+1)/2$$
 assumendo che  $x \in L$  e che si trovi con la stessa probabilità in una qualsiasi posizione

# Un problema simile: ricerca di un elemento in un array/lista non ordinata

l'algoritmo torna la posizione di x in L se x è presente, -1 altrimenti

```
algoritmo RicercaSequenziale(array L, elem x) \rightarrow intero
```

- 1. n = lunghezza di L
- 2. i=1
- **3. for** i=1 to n **do**
- 4. **if** (L[i]=x) **then return**  $i \setminus trovato$
- **5. return** -1 \\non trovato

T(n): #operazioni RAM su un array di dimensione n

$$T_{worst}(n) = \Theta(n)$$

x∉ L oppure è in ultima posizione

$$T_{avq}(n) = \Theta(n)$$

assumendo che  $x \in L$  e che si trovi con la stessa probabilità in una qualsiasi posizione

# Una variante: ricerca di un elemento in un array ordinato

Algoritmo di ricerca binaria: uno strumento molto potente

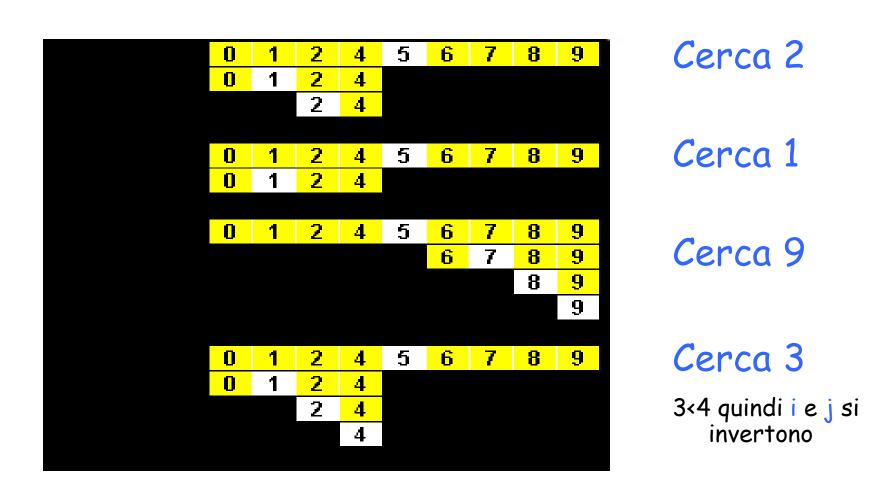
gli indici i e j indicano la porzione di L in cui cercare l'elemento x l'algoritmo torna la posizione di x in L, se x c'è, -1 altrimenti

**algoritmo** RicercaBinariaRic(array L, elem x, int i, int j)  $\rightarrow$  intero

- 1. if (i>j) then return -1
- 2.  $m=\lfloor (i+j)/2 \rfloor$
- 3. if (L[m]=x) then return m
- **4.** if (L[m]>x) then return RicercaBinariaRic(L, x, i, m-1)
- 5. **else return** RicercaBinariaRic(L, x, m+1,j)

$$T(n)=T(n/2)+O(1) \longrightarrow T(n)=O(\log n)$$

# Esempi su un array di 9 elementi



# ricorsione, tecniche di progettazione e equazioni di ricorrenza

# Sommario

- Algoritmi ricorsivi: come analizzarli?
- Complessità di algoritmi ricorsivi e equazioni di ricorrenza
- Una tecnica di progettazione algoritmica: divide et impera
- Metodi per risovere equazioni di ricorrenza:
  - iterazione
  - albero della ricorsione
  - sostituzione
  - teorema Master
  - cambiamento di variabile

# Algoritmi ricorsivi: come analizzarli?

algoritmo fibonacci2(intero n)  $\rightarrow$  intero if ( $n \le 2$ ) then return 1 else return fibonacci2(n-1) + fibonacci2(n-2)

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

# Algoritmi ricorsivi: come analizzarli?

Algoritmo di ricerca binaria: uno strumento molto potente

gli indici i e j indicano la porzione di L in cui cercare l'elemento x l'algoritmo torna la posizione di x in L, se x c'è, -1 altrimenti

```
algoritmo RicercaBinariaRic(array L, elem x, int i, int j) -> intero
```

- 1. if (i>j) then return -1
- 2.  $m=\lfloor (i+j)/2 \rfloor$
- 3. if (L[m]=x) then return m
- **4.** if (L[m]>x) then return RicercaBinariaRic(L, x, i, m-1)
- 5. **else return** RicercaBinariaRic(L, x, m+1, j)

$$T(n)=T(n/2)+O(1)$$

# Algoritmi ricorsivi: come analizzarli?

#### Alg4 (X)

- 1. **if** (|X|=1) **then** return unica moneta in X
- 2. dividi X in tre gruppi  $X_1$ ,  $X_2$ ,  $X_3$  di dimensione bilanciata siano  $X_1$  e  $X_2$  i gruppi che hanno la stessa dimensione (ci sono sempre)
- 3. if  $peso(X_1) = peso(X_2)$  then return  $Alg4(X_3)$
- 4. if  $peso(X_1) > peso(X_2)$  then return  $Alg4(X_1)$  else return  $Alg4(X_2)$

$$T(n)=T(n/3)+O(1)$$

# Equazioni di ricorrenza

la complessità computazionale di un algoritmo ricorsivo può essere espressa in modo naturale attraverso una equazione di ricorrenza

## esempi:

$$T(n) = T(n/3) + 2T(n/4) + O(n \log n)$$

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

$$T(n) = T(n/3) + T(2n/3) + n$$

## casi base:

Idea: "srotolare" la ricorsione, ottenendo una sommatoria dipendente solo dalla dimensione n del problema iniziale

```
Esempio: T(n) = c + T(n/2)

T(n/2) = c + T(n/4) ...
```

```
T(n) = c + T(n/2)

= 2c + T(n/4)

= 2c + c + T(n/8)

= 3c + T(n/8)

...

= ic + T(n/2^i)

Per i = log_2 n: T(n) = c log_2 n + T(1) = \Theta(log n)
```

Esempio: T(n) = T(n-1) + 1

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

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

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

$$= T(n-3) + 1 + 2$$

$$= T(n-3) + 3$$

$$= T(n-4) + 4$$
...
$$= T(n-i) + i$$

Per 
$$i=n-1$$
:  $T(n) = T(1) + n-1 = \Theta(n)$ 

Esempio: T(n) = 2T(n-1)+1

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

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

$$= 4T(n-2)+2+1$$

$$= 4(2T(n-3)+1)+2+1$$

$$= 8T(n-3)+4+2+1$$

$$= 16T(n-4)+8+4+2+1$$
...
$$= 2^{i}T(n-i) + \sum_{j=0}^{i-1} 2^{j}$$

$$per i = n-1$$

$$T(n) = 2^{n-1}T(1) + \sum_{j=0}^{n-2} 2^{j} = \Theta(2^{n})$$

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

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

$$= T(n-2) + T(n-3) + 1 + T(n-3) + T(n-4) + 1 + 1$$

$$= T(n-2) + 2T(n-3) + T(n-4) + 3$$

$$= T(n-3) + T(n-4) + 1 + 2(T(n-4) + T(n-5) + 1) + T(n-5) + T(n-6) + 1 + 3$$

$$= T(n-3) + 3T(n-4) + 3T(n-5) + T(n-6) + 7$$

...



# Esercizi

#### risolvere usando il metodo dell'iterazione:

Esercizio 1: 
$$T(n) = T(n-1) + n$$
,  
 $T(1) = 1$ 

Esercizio 2: 
$$T(n) = 9 T(n/3) + n$$
,  $T(1) = 1$ 

(soluzione sul libro di testo: Esempio 2.4)

# Analisi dell'albero della ricorsione

(un modo grafico di pensare il metodo dell'iterazione)

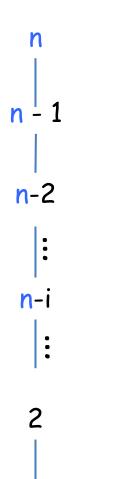
#### Idea:

- disegnare l'albero delle chiamate ricorsive indicando la dimensione di ogni nodo
- stimare il tempo speso da ogni nodo dell'albero
- stimare il tempo complessivo "sommando" il tempo speso da ogni nodo

Suggerimento 1: se il tempo speso da ogni nodo è costante, T(n) è proporzionale al numero di nodi

Suggerimento 2: a volte conviene analizzare l'albero per livelli:
-analizzare il tempo speso su ogni livello (fornendo upper bound)
-stimare il numero di livelli

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



```
quanto costa ogni nodo? ...uno!
quanti nodi ha l'albero? n
```

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

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

```
quanto costa ogni nodo? al più n
quanti nodi ha l'albero? n
T(n)=O(n^2)vale T(n)=\Theta(n^2)?
```

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

$$T(1)=1$$

$$n/2 \text{ nodi ognuno dei quali costa}$$

$$2 \text{ } T(n) \ge n/2 \text{ } 1/2 \text$$

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

$$T(1)=1$$

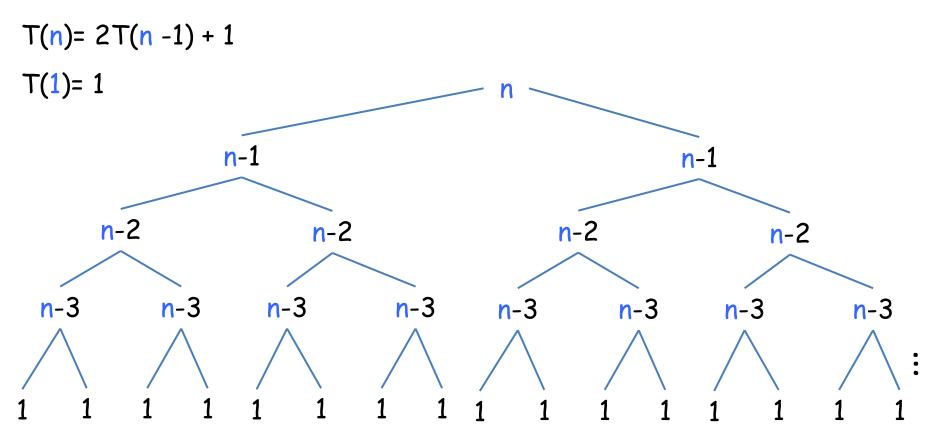
$$n/2 \text{ nodi ognuno dei quali costa} \qquad \text{quanti nodi ha l'albero?} \qquad n$$

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

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

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

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



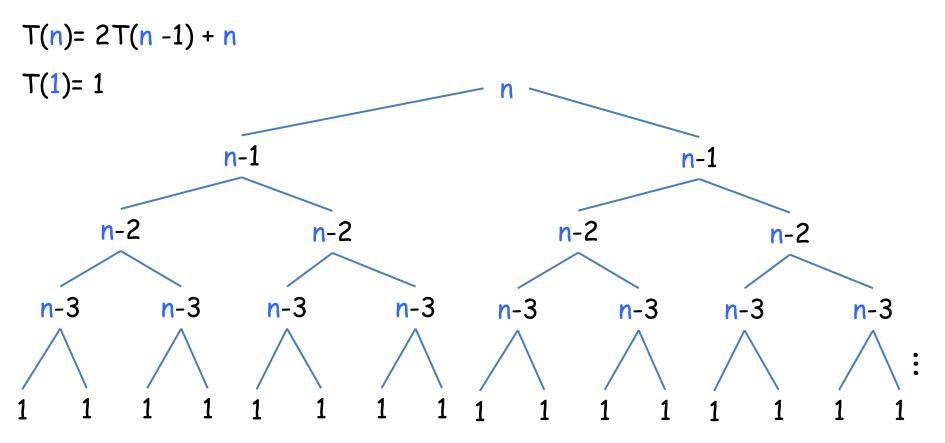
#### albero binario completo!

quanto costa ogni nodo?
quanto è alto l'albero?
quanti nodi ha un albero
binario completo di altezza h?

...uno!

...n-1! 
$$T(n)= 2^n -1= \Theta(2^n)$$
  

$$\sum_{i=0}^{h} 2^i = 2^{h+1} -1$$



#### albero binario completo!

quanto costa ogni nodo?
quanto è alto l'albero?
quanti nodi ha un albero
binario completo di altezza h?

...al più n

...n-1 
$$T(n) \le n2^n = \Theta(n2^n)$$
  

$$\sum_{i=0}^{h} 2^i = 2^{h+1} - 1 \qquad T(n) = O(n2^n)$$

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

Un'idea: usare maggiorazioni per fornire upper bound

$$T(n) \le R(n)$$
  
  $R(n) = 2 R(n-1) + 1$ 

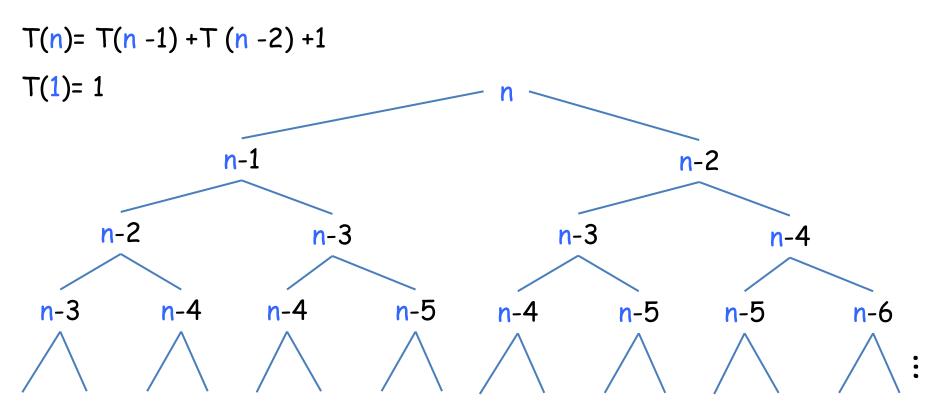


$$T(n)=O(2^n)$$



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

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



albero chiamate ricorsive dell'algorito Fibonacci 2!

quanto costa ogni nodo? ...uno 
$$T(n) = \Theta(\phi^n)$$
 
$$T(n) = O(2^n)$$
 
$$T(n) = O(2^n)$$

# Analisi dell'albero della ricorsione

# due esempi:

Esempio 1: 
$$T(n) = T(n/3) + T(2n/3) + n$$
,  
 $T(1) = 1$   
Esempio 2:  $T(n) = 2 T(n-2) + 1$ ,  
 $T(1) = 1$ 

$$T(n) = T(n/3) + T(2/3 n) + n$$

$$T(1) = 1$$

$$\Theta(\log_{3}n)$$

$$n/9$$

$$2/9n$$

$$2/9n$$

$$2/9n$$

$$4/9n$$

$$n$$

$$0(\log_{3/2}n)$$

$$n/27$$

$$2/27n$$

$$2/27n$$

$$4/27n$$

$$4/2$$

$$T(n) = T(n/3) + T(2/3 n) + n$$

$$T(1) = 1$$

$$\Theta(\log_{3}n)$$

$$n/9$$

$$2/9n$$

$$2/9n$$

$$2/9n$$

$$4/9n$$

$$n$$

$$0(\log_{3/2}n)$$

$$n$$

$$n/27$$

$$2/27n$$

$$2/27n$$

$$4/27n$$

$$4/27n$$

$$4/27n$$

$$4/27n$$

$$4/27n$$

$$4/27n$$

$$8/27n$$

$$n$$

$$T(n) \ge n \log_{3} n$$

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

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

# Sommario

- Algoritmi ricorsivi: come analizzarli?
- Complessità di algoritmi ricorsivi e equazioni di ricorrenza
- Una tecnica di progettazione algoritmica: divide et impera
- Metodi per risovere equazioni di ricorrenza:
  - iterazione
  - albero della ricorsione
  - sostituzione
  - teorema Master
  - cambiamento di variabile

# Metodo della sostituzione

# Idea:

- 1. indovinare la (forma della) soluzione
- 2. usare induzione matematica per provare che la soluzione è quella intuita
- 3. risolvi rispetto alle costanti

# Metodo della sostituzione

Esempio: 
$$T(n) = n + T(n/2), T(1)=1$$

Proviamo a dimostrare che la soluzione sia T(n)≤cn per una costante c opportuna

```
Passo base: T(1)=1 \le c1 per ogni c \ge 1
```

Passo induttivo:

assumiamo T(k) ≤ c k per ogni k<n

$$T(n)= n + T(n/2) \le n+c(n/2) = (c/2+1)n$$
  
Quindi: quando  $T(n) \le c n$ ?

devo avere: c/2+1 ≤ c

da cui segue: c≥2

$$T(n) \leq 2n$$



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

# Esercizi

### risolvere usando il metodo della sostituzione:

Esercizio: 
$$T(n) = 4T(n/2) + n$$
,  $T(1) = 1$ 

(...e fare esperienza della tecnicità del metodo.)

$$T(n) = 4T(n/2) + n$$
, ipotizzo:  $T(n) = O(n^3)$   
 $T(1) = 1$ 

proviamo a dimostrare che:  $T(n) \le c$  n<sup>3</sup>

assumiamo:  $T(k) \le c$  k<sup>3</sup> per ogni k < n

 $T(n) = 4T(n/2) + n$ 

$$\le 4c (n/2)^3 + n$$

$$= \frac{1}{2}c n^3 + n$$

$$= c n^3 - \left(\frac{1}{2}cn^3 - n\right)$$

$$\le cn^3$$

$$= c n^3 - \left(\frac{1}{2}cn^3 - n\right)$$

$$= c n^3$$

 $T(n)=O(n^3)$ 

$$T(n) = 4T(n/2) + n,$$
 ipotizzo:  $T(n)=O(n^2)$   
 $T(1) = 1$ 

proviamo a dimostrare che:  $T(n) \le c n^2$ 

assumiamo:  $T(k) \le c k^2$  per ogni k < n

$$T(n) = 4T(n/2)+n$$
  
 $\leq 4c (n/2)^2 + n$   
 $= c n^2 + n$   
 $\nleq cn^2$ 



$$T(n) = 4T(n/2) + n,$$
 ipotizzo:  $T(n) = O(n^2)$ 

$$T(1) = 1$$
proviamo a dimostrare che:  $T(n) \le c_1 n^2 - c_2 n$ 
assumiamo:  $T(k) \le c_1 k^2 - c_2 k$  per ogni  $k < n$ 

$$T(n) = 4T(n/2) + n$$

$$\le 4 (c_1(n/2)^2 - c_2(n/2)) + n$$

$$= c_1 n^2 - 2c_2 n + n$$

$$= c_1 n^2 - c_2 n - (c_2 n - n)$$

$$= c_1 n^2 - c_2 n$$
caso base:
$$T(1) = 1 \le c_1 - c_2$$

$$\le c_1 n^2 - c_2 n$$
per esempio:  $c_1 = 2$ 

$$c_2 = 1$$
se  $c_2 n - n \ge 0$ 
per esempio:  $c_2 \ge 1$ 

$$T(n) \le 2n^2 - n$$

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

## Tecnica del divide et impera

Algoritmi basati sulla tecnica del divide et impera:

- dividi il problema (di dimensione n) in a sottoproblemi di dimensione n/b
- risolvi i sottoproblemi ricorsivamente
- ricombina le soluzioni

Sia f(n) il tempo per dividere e ricombinare istanze di dimensione n. La relazione di ricorrenza è data da:

$$T(n) = \begin{cases} aT(n/b) + f(n) & \text{se n>1} \\ \Theta(1) & \text{se n=1} \end{cases}$$

## Algoritmo Fibonacció

```
algoritmo fibonacci6(intero n) \rightarrow intero
        A \leftarrow \left(\begin{array}{cc} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{array}\right)
         M \leftarrow \text{potenzaDiMatrice}(A, n-1)
         return M[0][0]
     funzione potenzaDiMatrice(matrice\ A,\ intero\ k) \to matrice
         if (k \le 1) then M \leftarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}
4.
5.
         else M \leftarrow potenzaDiMatrice(A, |k/2|)
6.
               M \leftarrow M \cdot M
7.
         if (k è dispari) then M \leftarrow M \cdot A
8.
         return M
```

$$a=1, b=2, f(n)=O(1)$$

# Algoritmo ottimo di pesatura

#### Alg4 (X)

- 1. **if** (|X|=1) **then** return unica moneta in X
- 2. dividi X in tre gruppi  $X_1$ ,  $X_2$ ,  $X_3$  di dimensione bilanciata siano  $X_1$  e  $X_2$  i gruppi che hanno la stessa dimensione (ci sono sempre)
- 3. if  $peso(X_1) = peso(X_2)$  then return  $Alg4(X_3)$
- 4. **if**  $peso(X_1) > peso(X_2)$  **then return**  $Alg4(X_1)$  **else return**  $Alg4(X_2)$

$$a=1$$
,  $b=3$ ,  $f(n)=O(1)$ 

#### Teorema Master: enunciato informale

quale va più velocemente a infinito?

```
Stesso ordine asintotico \rightarrow T(n) = \Theta(f(n) \log n)
```

Se una delle due è "polinomialmente" più veloce

T(n) ha l'ordine asintotico della più veloce

#### Teorema Master

#### La relazione di ricorrenza:

$$T(n) = \begin{cases} a T(n/b) + f(n) & \text{se n} > 1 \\ \Theta(1) & \text{se n} = 1 \end{cases}$$

#### ha soluzione:

- 1.  $T(n) = \Theta(n^{\log_{b}a})$  se  $f(n)=O(n^{\log_{b}a-\epsilon})$  per  $\epsilon > 0$
- 2.  $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log n)$  se  $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
- 3.  $T(n) = \Theta(f(n))$  se  $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon})$  per  $\epsilon > 0$  e a  $f(n/b) \le c f(n)$  per c < 1 e n sufficientemente grande

## Esempi

- 1) T(n) = n + 2T(n/2)  $a=2, b=2, f(n)=n=\Theta(n^{\log_2 2})$   $T(n)=\Theta(n \log n)$ (caso 2 del teorema master)
- 2) T(n) = c + 3T(n/9)  $a=3, b=9, f(n)=c=O(n^{\log_9 3 - \epsilon}) \Rightarrow T(n)=\Theta(\sqrt{n})$ (caso 1 del teorema master, es:  $\epsilon=0.1$ )
- 3) T(n) = n + 3T(n/9)  $a=3, b=9, f(n)=n=\Omega(n^{\log_9 3 + \epsilon})$   $3(n/9)\le c \ n \ per \ c=1/3$ (caso 3 del teorema master, es:  $\epsilon=0.1$ )

## Esempi

4) 
$$T(n) = n \log n + 2T(n/2)$$
  
 $a=2, b=2, f(n) = \omega (n^{\log_2 2})$   
 $ma f(n) \neq \Omega (n^{\log_2 2 + \epsilon}), \forall \epsilon > 0$ 

non si può applicare il teorema Master!

#### Cambiamento di variabile

Esempio: 
$$T(n) = T(\sqrt{n}) + O(1)$$
,  $T(1) = 1$ 

$$T(n) = T(n^{1/2}) + O(1)$$

$$n=2^{\times} \rightarrow \times = \log_2 n$$

$$T(2^{\times}) = T(2^{\times/2}) + O(1) \qquad R(\times) := T(2^{\times})$$

$$R(\times) = R(\times/2) + O(1) \longrightarrow R(\times) = O(\log x)$$

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

# due problemi (per cui la ricorsione può aiutare)

Esercizio: progettare due algoritmi ricorsivi per i seguenti due problemi. Se ne studi la complessità temporale (nel caso peggiore).

# problema della celebrità

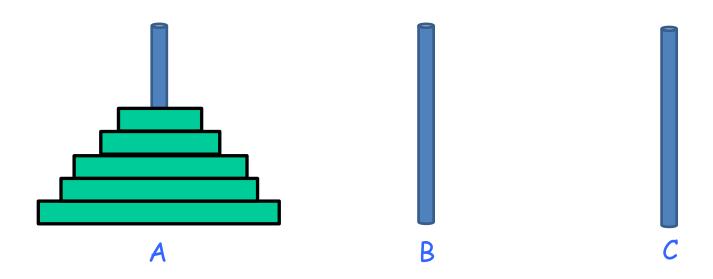


ad una festa ci sono n persone una di queste è una celebrità la celebrità non conosce nessuno ma è conosciuta da tutti

#### obiettivo:

individuare la celebrità facendo (poche) domande a persone del tipo: conosci questa persona?

# La torre di Hanoi

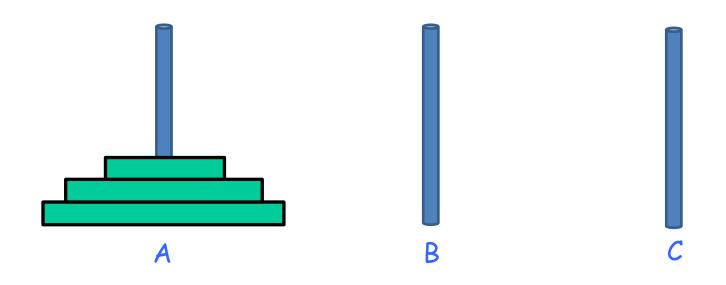


n dischi di diametro diverso, tre pali

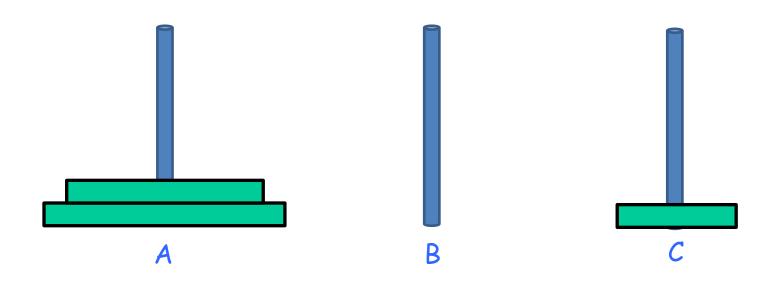
regole: si può spostare un disco alla volta e non si può mettere un disco di diametro più grande sopra uno di diametro più piccolo

obiettivo: spostare i dischi dal palo A al palo C (facendo meno spostamenti possibile)

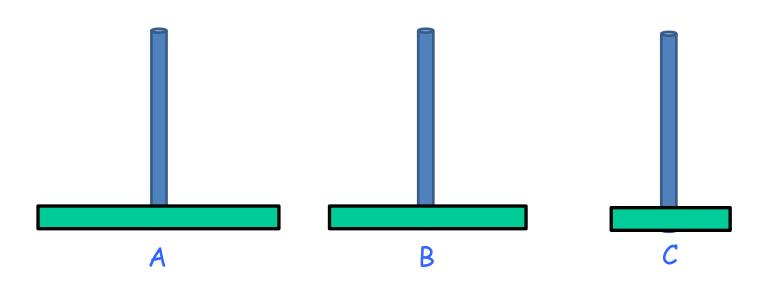
$$n = 3$$



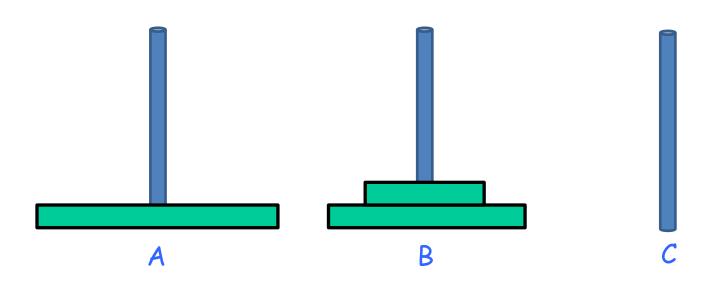
$$n = 3$$



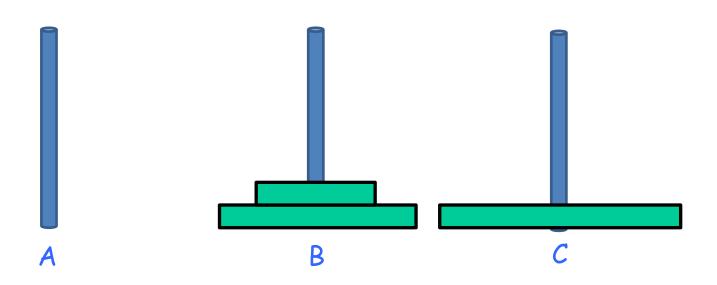
$$n = 3$$



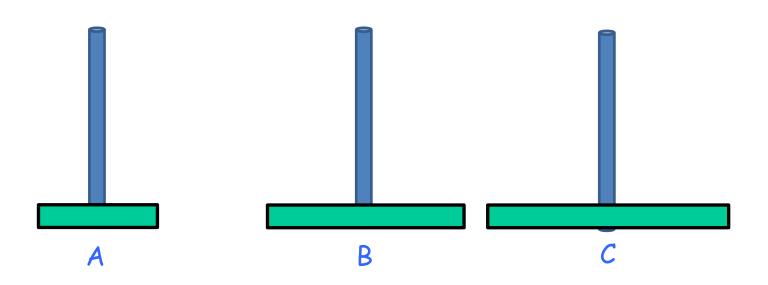
$$n = 3$$



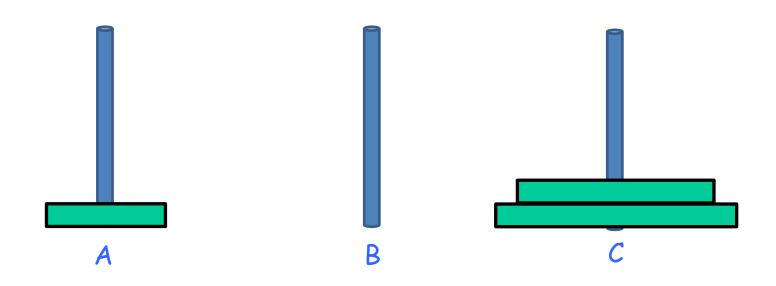
$$n = 3$$



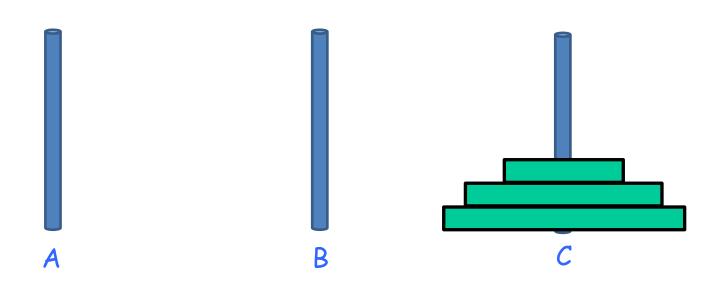
$$n = 3$$



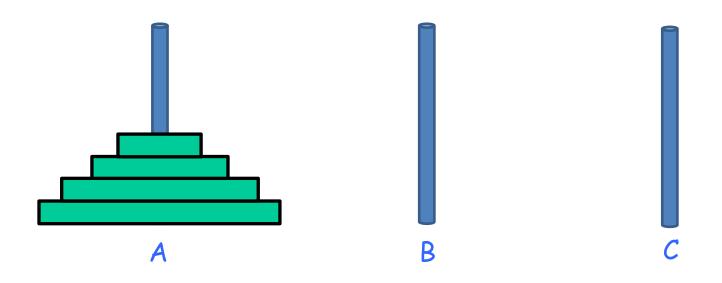
$$n = 3$$



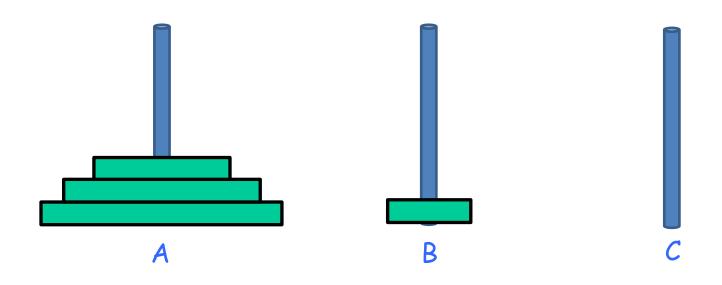
$$n = 3$$



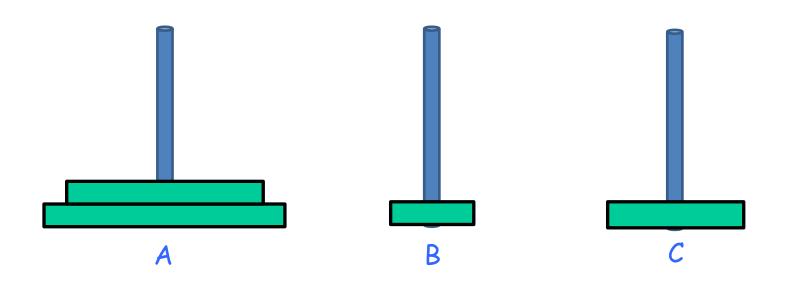
$$n = 4$$



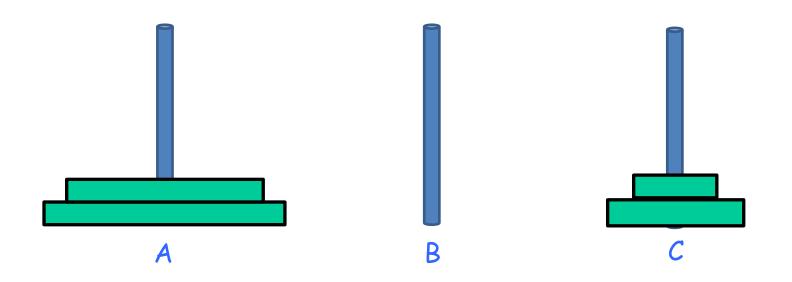
$$n = 4$$



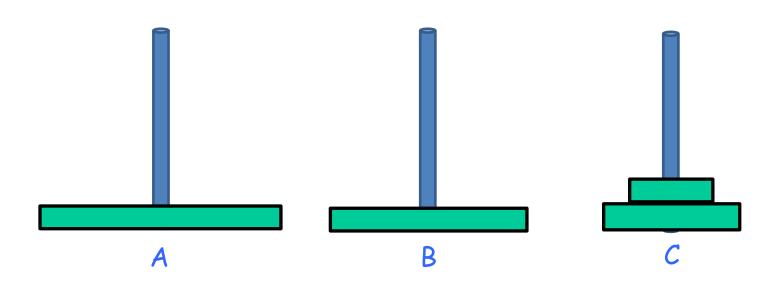
$$n = 4$$

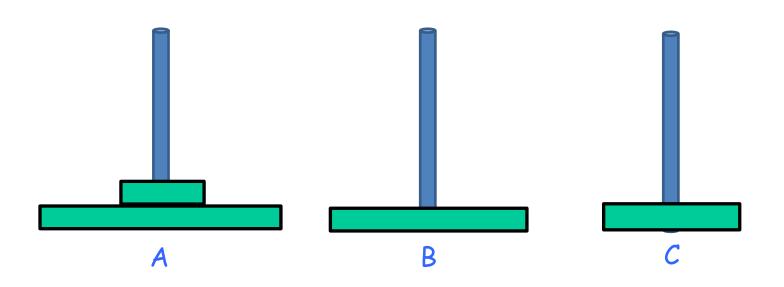


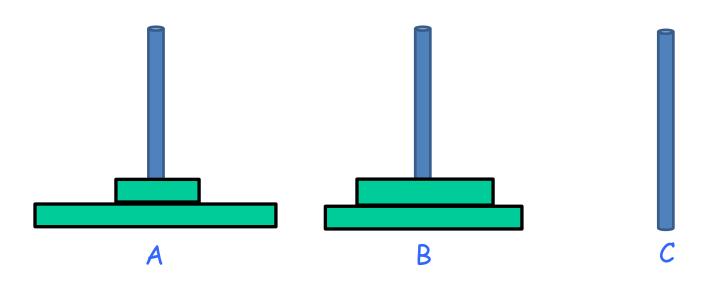
$$n = 4$$

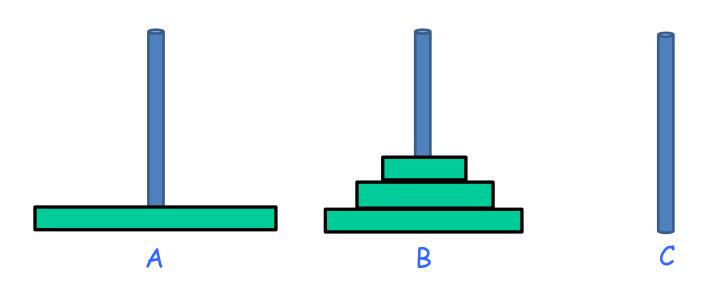


$$n = 4$$

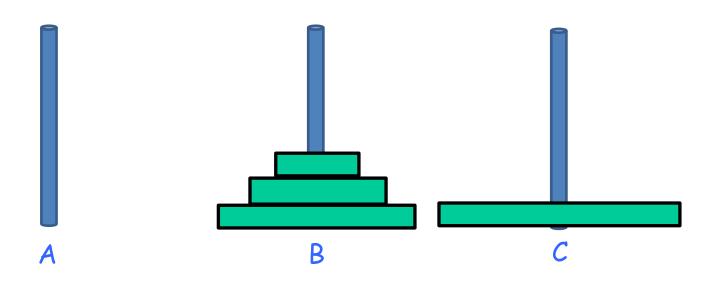




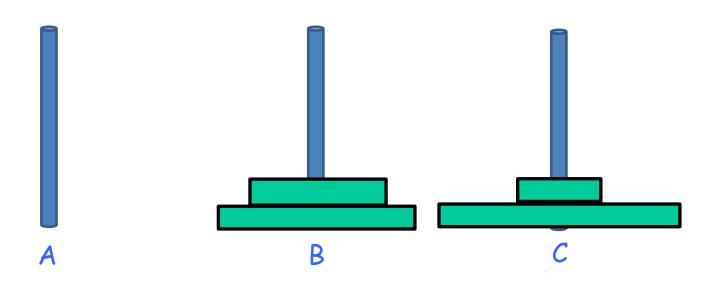


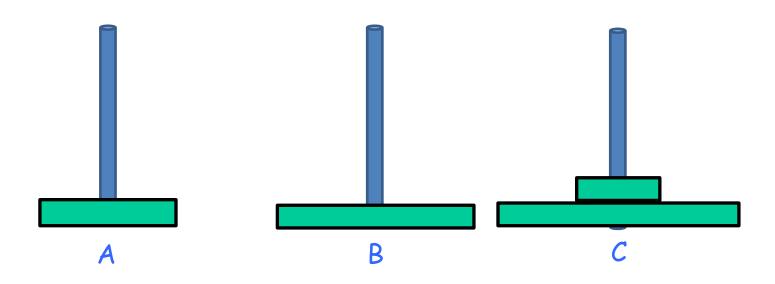


$$n = 4$$

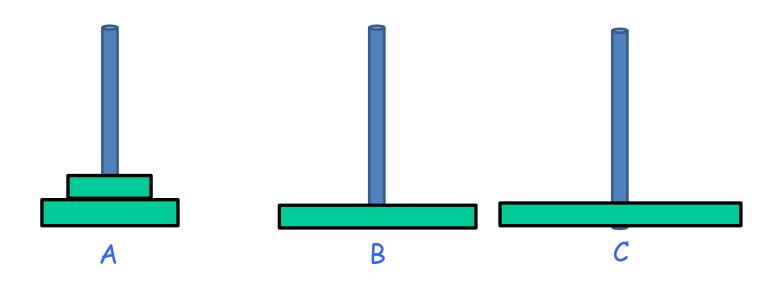


$$n = 4$$

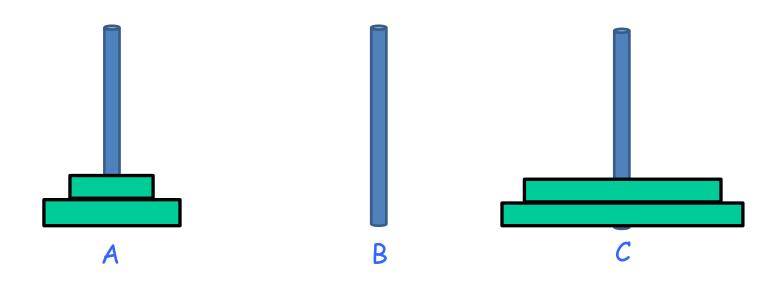




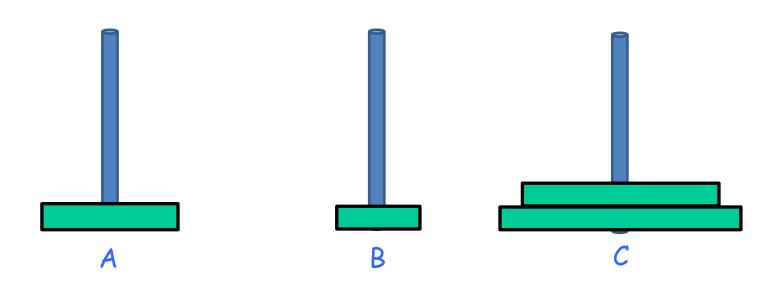
$$n = 4$$



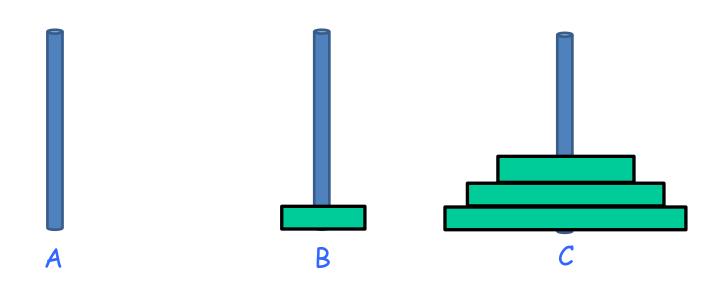
$$n = 4$$



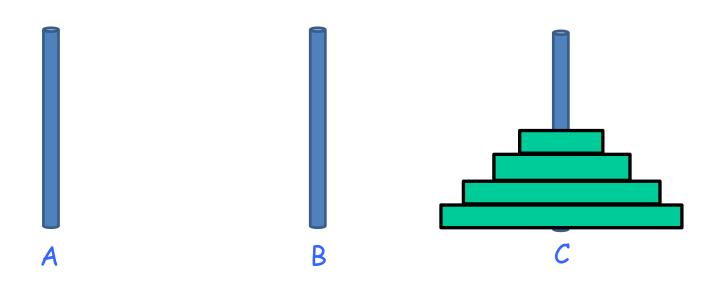
$$n = 4$$



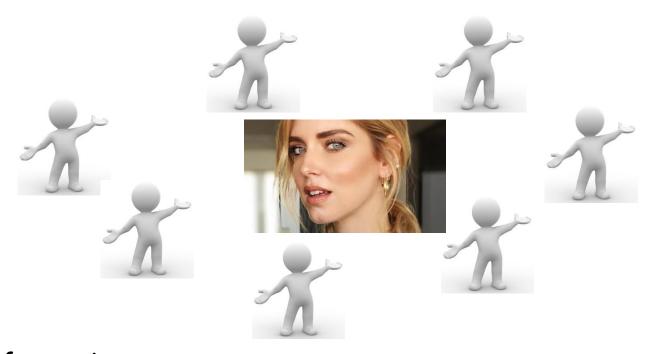
$$n = 4$$



$$n = 2$$



# problema della celebrità



ad una festa ci sono n persone una di queste è una celebrità la celebrità non conosce nessuno ma è conosciuta da tutti

#### obiettivo:

individuare la celebrità facendo (poche) domande a persone del tipo: conosci questa persona?

#### problema della celebrità: un algoritmo ricorsivo

#### Celebrità (X)

- if |X|=1 then return l'unica persona in X
   % che è la celebrità
- 2. siano A e B due persone qualsiasi in X: chiedi ad A se conose B
- 3. if (A conosce B)
  then
  %A non può essere la celebrità
  return Celebrità(X-{A})
  else
  %B non può essere la celebrità
  return Celebrità(X-{B})

X: insieme di persone fra le quali sto cercando la celebrità

quante domande fa l'algoritmo?

T(n): # domande che l'algoritmo fa nel caso peggiore prima di individuare la celebrità fra n persone

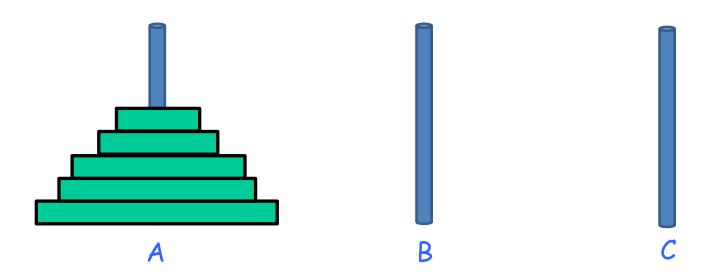
$$T(n)=T(n-1)+1$$
  $T(1)=0$ 

T(n)=n-1

(srotolando)

$$T(n)=T(n-1)+1=T(n-2)+2=T(n-3)+3=...T(n-i)+i...=T(1)+n-1=n-1$$

# La torre di Hanoi

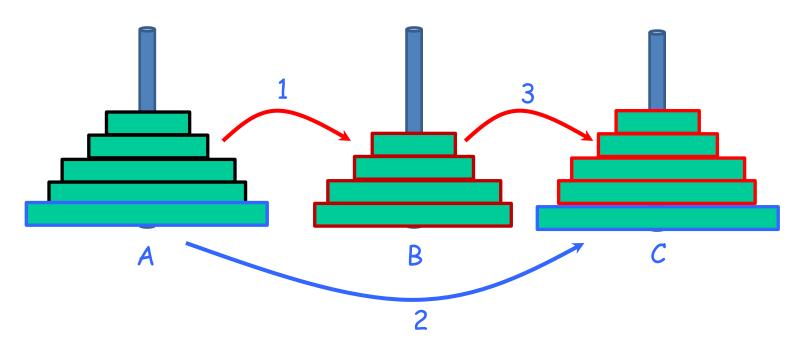


n dischi di diametro diverso, tre pali

regole: si può spostare un disco alla volta e non si può mettere un disco di diametro più grande sopra uno di diametro più piccolo

obiettivo: spostare i dischi dal palo A al palo C (facendo meno spostamenti possibile)

#### Un'elegante soluzione ricorsiva

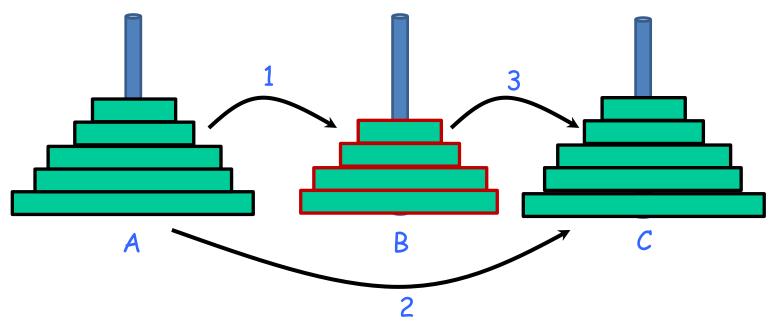


Hanoi(dischi, destinazione, palo ausiliario)

Hanoi ([1,2..,n], C, B)

- 1. **if** n=1 **then** sposta il disco su C
- 2. Hanoi([1,2,...,n-1], B, C)
- 3. sposta il disco n su C
- 4. Hanoi([1,2,...,n-1], C, A)

#### quanti spostamenti fa l'algoritmo?



T(n): #spostamenti che l'alg fa nel caso peggiore (?) per spostare n dischi

Hanoi(dischi, destinazione, palo ausiliario)

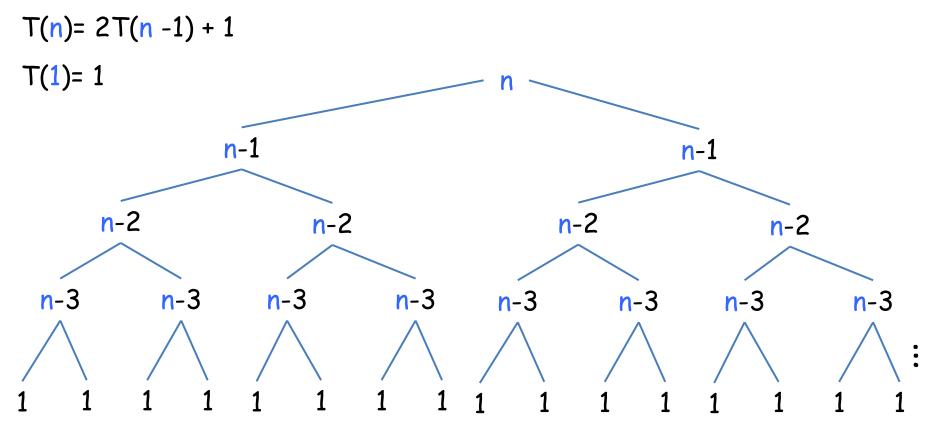
Hanoi ([1,2..,n], C, B)

- 1. **if** n=1 **then** sposta il disco su C
- 2. Hanoi([1,2,...,n-1], B, C)
- 3. sposta il disco n su C
- 4. Hanoi([1,2,...,n-1], C, A)

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

$$T(1)=1$$

#### analisi (tecnica albero della ricorsione)



#### albero binario completo!

quanti spostamenti fa ogni nodo? quanto è alto l'albero? quanti nodi ha un albero binario completo di altezza h? ...uno!

...n-1! 
$$T(n)= 2^n -1= \Theta(2^n)$$
  

$$\sum_{i=1}^{h} 2^i = 2^{h+1} -1$$