

Algoritmi e Strutture Dati

Capitolo 8

Code con priorità:

Heap binomiali

Domanda: Durante l'operazione di **Insert**, come faccio a trovare la giusta posizione della foglia che devo creare?

Risposta: Mantengo un puntatore alla prima foglia disponibile. Per tenere aggiornato questo puntatore, ogni volta che faccio una **Insert** lo aggiorno al puntatore successivo, che può essere trovato direttamente nel padre della foglia appena inserita, se questi non è saturo (ovvero la foglia appena inserita non è un d -esimo figlio), oppure nel nodo subito a destra del padre, che può essere trovato risalendo dal padre verso l'alto, e fermandosi non appena si risale da un nodo che è un k -esimo figlio del padre con $k < d$; a quel punto si ridiscende sul $(k+1)$ -esimo figlio, e si segue sempre il puntatore al primo figlio. In questo modo, si spende tempo $O(\log_d n)$. Ovviamente va gestito il caso in cui un inserimento satura l'ultimo livello del d -heap. In tal caso, il puntatore alla prima foglia disponibile va aggiornato al primo figlio della foglia più a sinistra del d -heap.

Ragionamento analogo può essere fatto per mantenere il puntatore all'ultima foglia più in basso a destra del d -heap, che entra in gioco per eseguire la **Delete**.

Soluzione esercizio di approfondimento #1

Fornire un'implementazione alternativa dell'operazione di **merge(heap d-ario c1, heap d-ario c2)** in cui gli elementi di uno dei due heap vengono aggiunti sequenzialmente all'altro heap. Analizzarne quindi la convenienza asintotica rispetto all'implementazione classica di costo $\Theta(n)$.

Soluzione: Sia $k = \min\{|c_1|, |c_2|\}$. Inseriamo ad uno ad uno tutti gli elementi della coda più piccola nella coda più grande; questo costa $O(k \log_d n)$, dove $n = |c_1| + |c_2|$. L'approccio conviene quindi per $k \log_d n = o(n)$, cioè per

$$k = o(n / \log_d n).$$

Soluzione esercizio di approfondimento #2

	Increase Key	Decrease Key	Merge
Array non ord.	$O(1)$	$O(1)$	$\Theta(k)$ $k = \min\{ c_1 , c_2 \}$
Array Ordinato	$O(n)$	$O(n)$	$\Theta(n)$ $n = c_1 + c_2 $
Lista non Ordinata	$O(1)$	$O(1)$	$O(1)$
Lista Ordinata	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$

**Fusione ordinata
con array di
appoggio**

Riepilogo

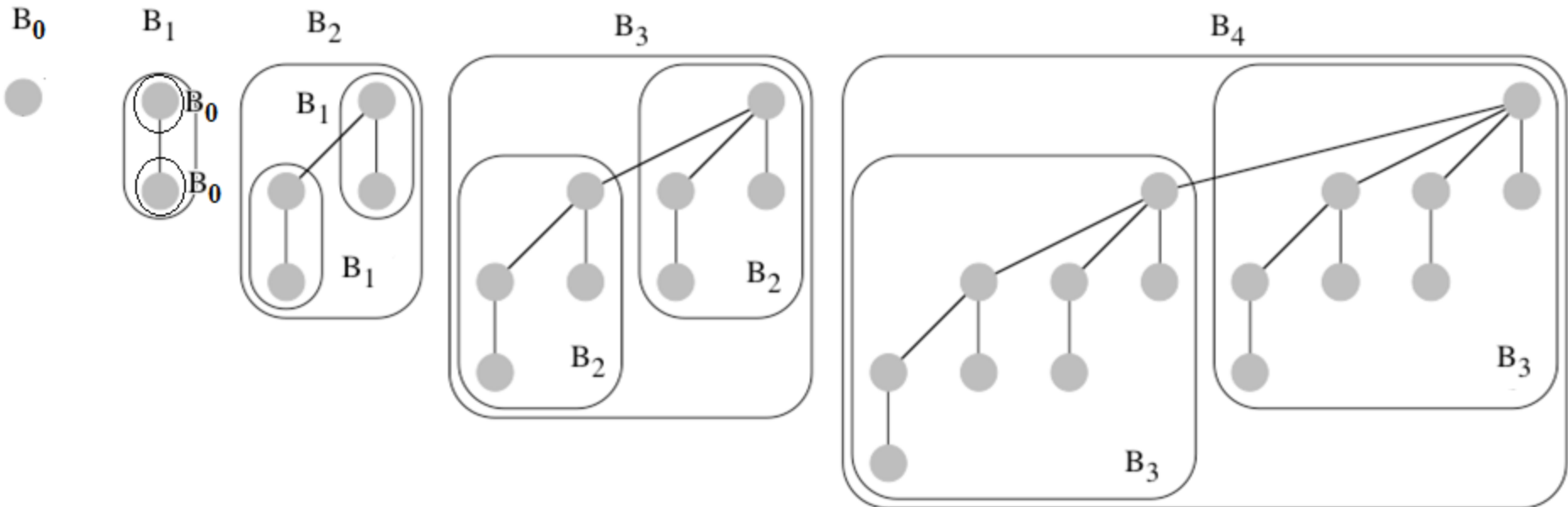
	Find Min	Insert	Delete	DelMin	Incr. Key	Decr. Key	merge
Array non ord.	$\Theta(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$\Theta(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$\Theta(k)$ <small>$k = \min\{c_1, c_2\}$</small>
Array ordinato	$O(1)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(n)$	$O(n)$	$\Theta(n)$
Lista non ordinata	$\Theta(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$\Theta(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(1)$
Lista ordinata	$O(1)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$
d-Heap	$O(1)$	$O(\log_d n)$	$O(d \log_d n)$	$O(d \log_d n)$	$O(d \log_d n)$	$O(\log_d n)$	$\Theta(n)$

⇒ Il nostro obiettivo di implementare una coda di priorità con una struttura dati che non comporti **costi lineari** non è ancora raggiunto...

Alberi binomiali

Un **albero binomiale** B_n è definito ricorsivamente come segue:

1. B_0 consiste di un **unico** nodo
2. Per $i > 0$, B_i è ottenuto fondendo due alberi binomiali B_{i-1} , ponendo la radice dell'uno come figlia della radice dell'altro



Proprietà strutturali

Un albero binomiale B_h gode delle seguenti proprietà:

- 1. Numero di nodi ($|B_h|$): $n = 2^h \Rightarrow h = \log_2 n$.*
- 2. Grado della radice: $D(B_h) = h = \log_2 n$.*
- 3. Altezza: $H(B_h) = h = \log_2 n$.*
- 4. Figli della radice: i sottoalberi radicati nei figli della radice di B_h sono B_0, B_1, \dots, B_{h-1} .*

Si dimostrano tutte facilmente per induzione (da fare per esercizio)

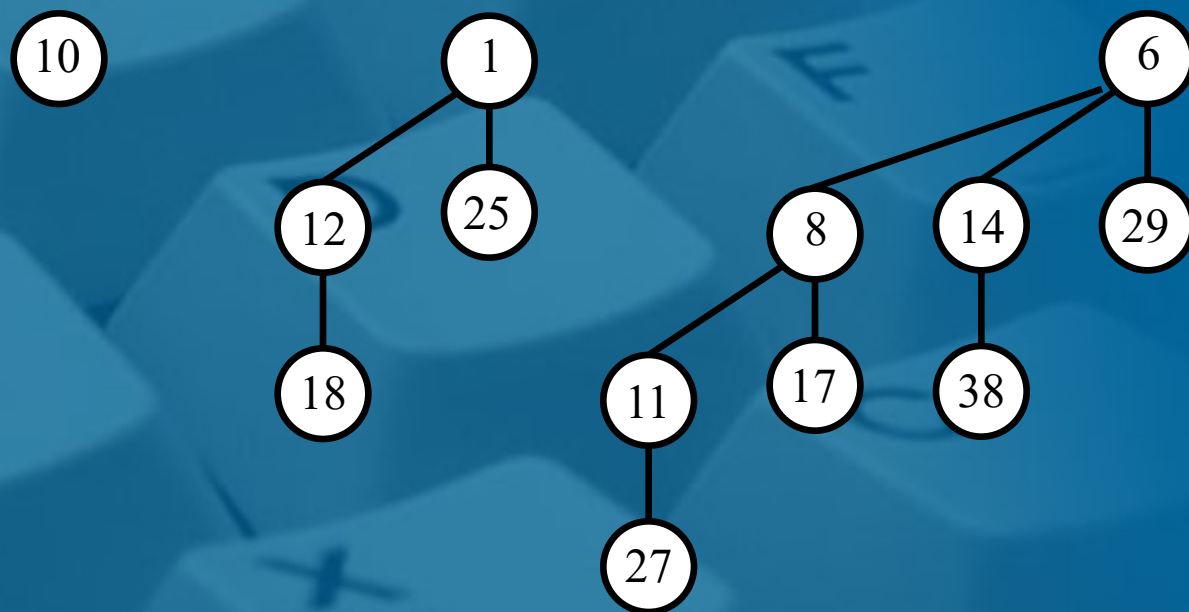
Heap binomiali

Un heap binomiale è una **foresta** (ovvero, un insieme) di **alberi binomiali** che gode delle seguenti proprietà:

1. **Unicità:** per ogni intero $i \geq 0$, esiste al più un B_i nella foresta
2. **Contenuto informativo:** in ciascuno degli alberi binomiali, ogni nodo v contiene un elemento $\text{elem}(v)$ ed una chiave $\text{chiave}(v)$ presa da un dominio totalmente ordinato
3. **Ordinamento a min-heap:** in ciascuno degli alberi binomiali, $\text{chiave}(\text{parent}(v)) \leq \text{chiave}(v)$ per ogni nodo v diverso da una delle radici

Un esempio di Heap Binomiale con $n=13$ nodi

in questa direzione non è presente un ordinamento



in questa direzione è presente un ordinamento

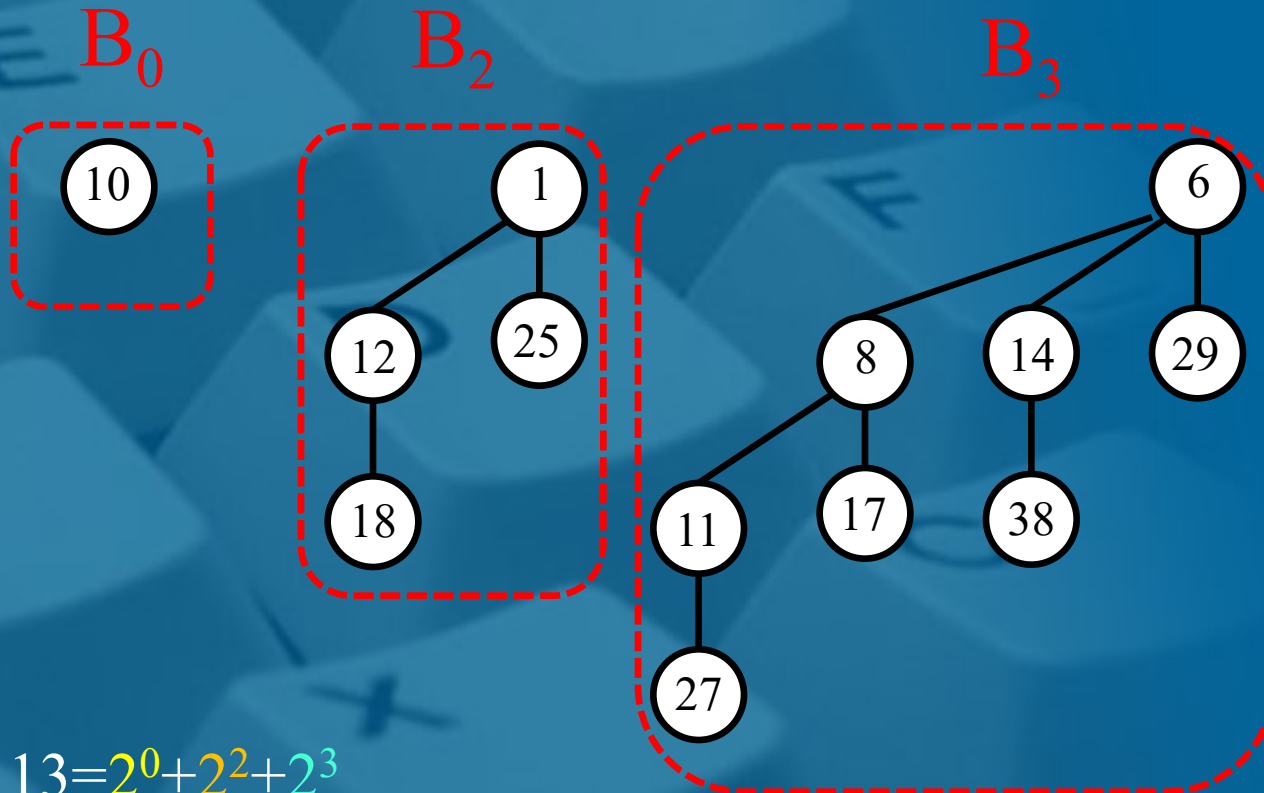


Domanda: quanti alberi binomiali può avere al massimo un heap binomiale con n nodi?

Proprietà topologiche

- Dalla proprietà di unicità degli alberi binomiali che lo costituiscono, ne deriva che un heap binomiale di n elementi è formato dagli alberi binomiali $B_{i_0}, B_{i_1}, \dots, B_{i_h}$, dove $i_0 < i_1 < \dots < i_h$ e $n = 2^{i_0} + 2^{i_1} + \dots + 2^{i_h}$ (cioè, corrispondono alle posizioni degli **1** nella rappresentazione in base **2** di n)
 \Rightarrow Ne consegue che in un heap binomiale con n nodi, vi sono al più $\lceil \log n \rceil$ alberi binomiali, ciascuno con grado ed altezza $O(\log n)$

Un esempio di Heap Binomiale con $n=13$ nodi



$$13 = 2^0 + 2^2 + 2^3$$

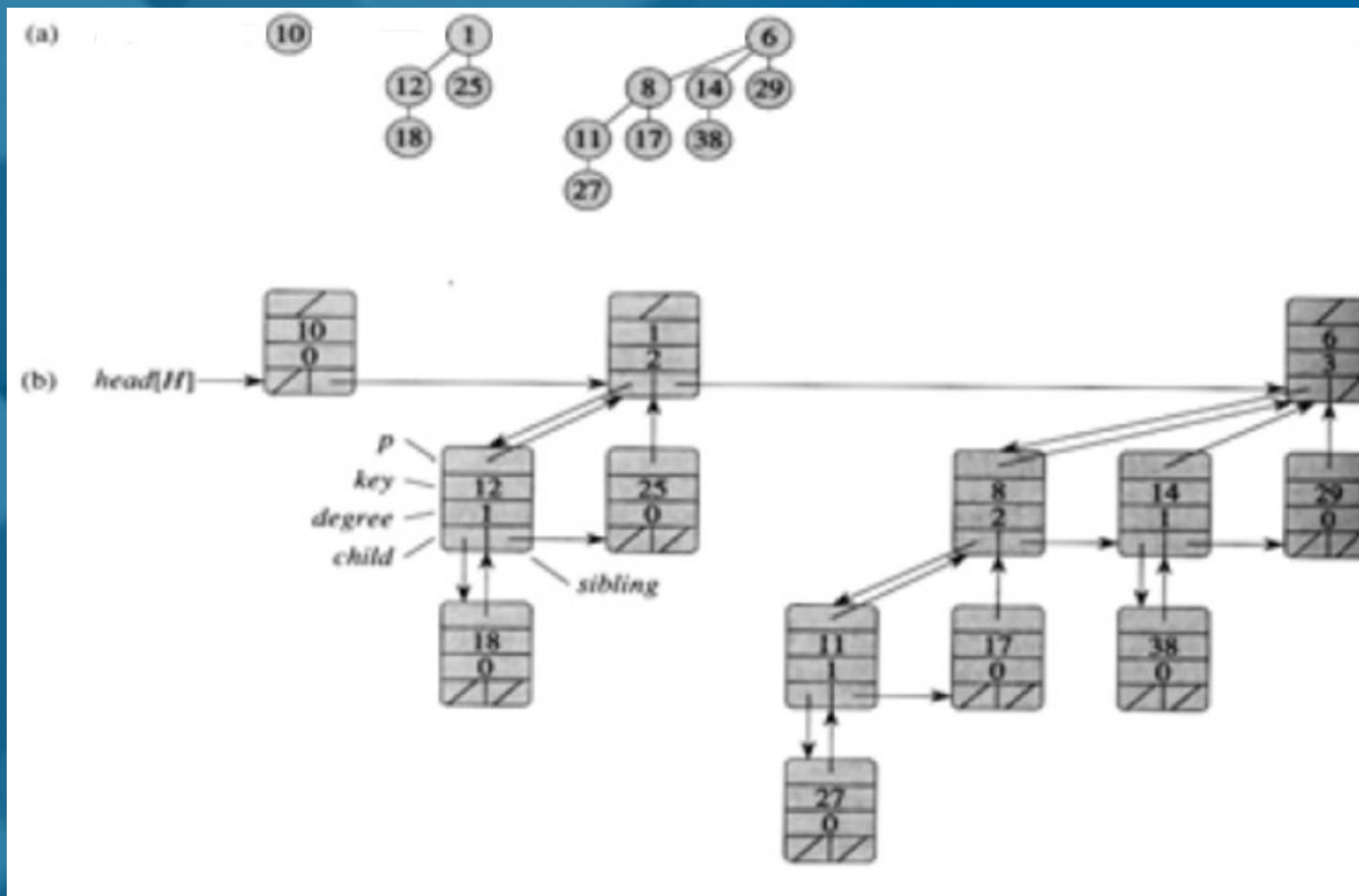
13 in binario: 1101

Implementazione di un heap binomiale

Vediamo come è implementato fisicamente, l'HB di 13 elementi

$H = \{10, 1, 12, 25, 18, 6, 8, 14, 29, 11, 17, 38, 27\}$ del nostro esempio. Come detto,

$13_{10} = 1101_2$, e quindi H conterrà gli alberi binomiali B_0 , B_2 e B_3 , ordinati a min-heap:



Procedura ausiliaria

Alcune operazioni eseguite sull'HB possono violare la proprietà di **unicità**; la seguente procedura serve proprio a ripristinare tale proprietà (ipotizziamo di scorrere la lista delle radici da sinistra verso destra, in ordine crescente rispetto all'indice degli alberi binomiali)

```
procedura ristrutturatura()
```

```
   $i = 0$ 
```

```
  while ( esistono ancora due  $B_i$  ) do
```

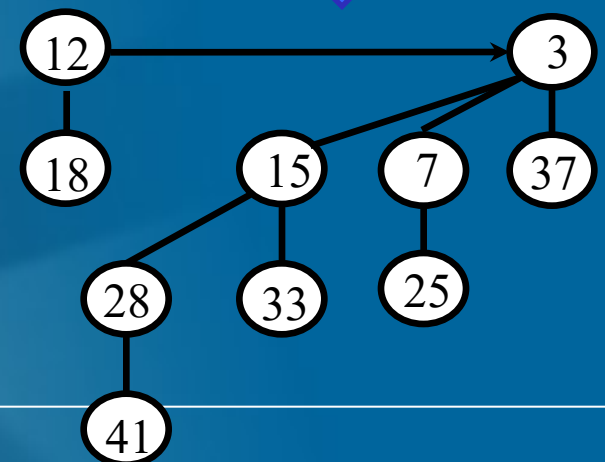
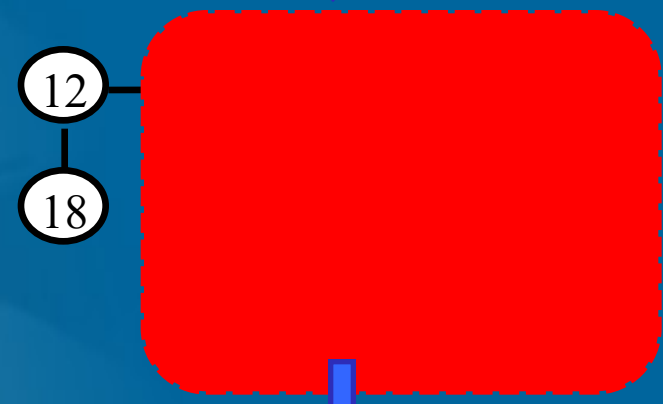
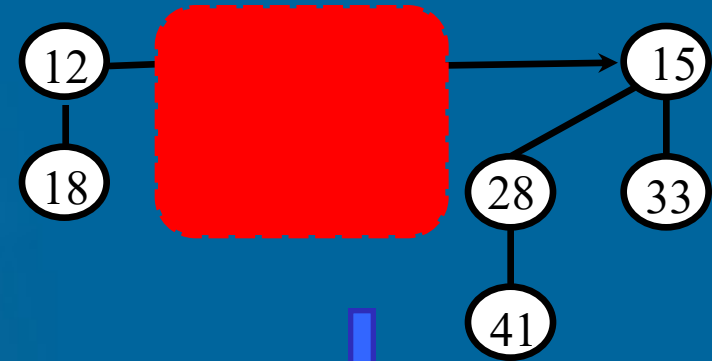
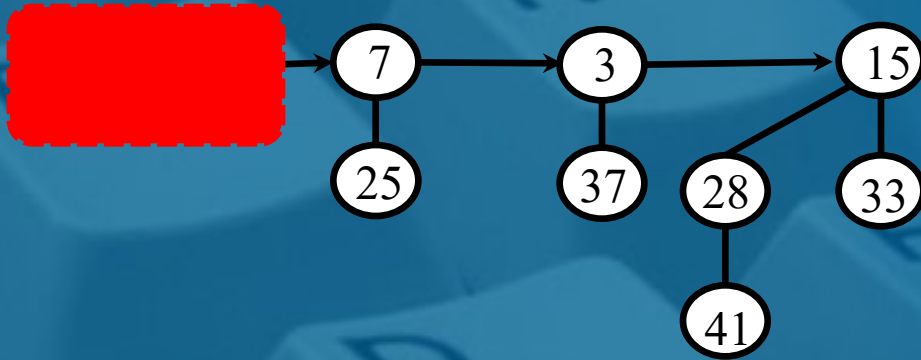
```
    si fondono i due  $B_i$  per formare un albero  $B_{i+1}$ , ponendo la radice con  
    chiave più piccola come genitore della radice con chiave più grande
```

```
     $i = i + 1$ 
```

$T(n)$ è proporzionale al numero di alberi binomiali in input
(ogni fusione diminuisce di uno il numero di alberi binomiali residui)

Ristruttura(H)

H



Realizzazione (1/3)

classe HeapBinomiale implementa CodaPriorita:
dati:

una foresta H con n nodi, ciascuno contenente un elemento di tipo $elem$ e una chiave di tipo $chiave$ presa da un universo totalmente ordinato.

operazioni:

$findMin() \rightarrow elem$

scorre le radici in H e restituisce l'elemento a chiave minima. \Rightarrow Costo $O(\log n)$

$insert(elem\ e, chiave\ k)$

aggiunge ad H un nuovo B_0 con dati e e k . Ripristina poi la proprietà di unicità in H mediante fusioni successive dei doppietti B_i . \Rightarrow Costo $O(\log n)$, in quanto durante

l'esecuzione della procedura ristrutturata esistono al più tre B_i , per ogni $i \geq 0$

Realizzazione (2/3)

`deleteMin()`

trova l'albero B_h con radice a chiave minima. Togliendo la radice a B_h , esso si spezza in h alberi binomiali B_0, \dots, B_{h-1} , che vengono aggiunti ad H . Ripristina poi la proprietà di unicità in H mediante fusioni successive dei doppietti B_i . \Rightarrow Costo $O(\log n)$

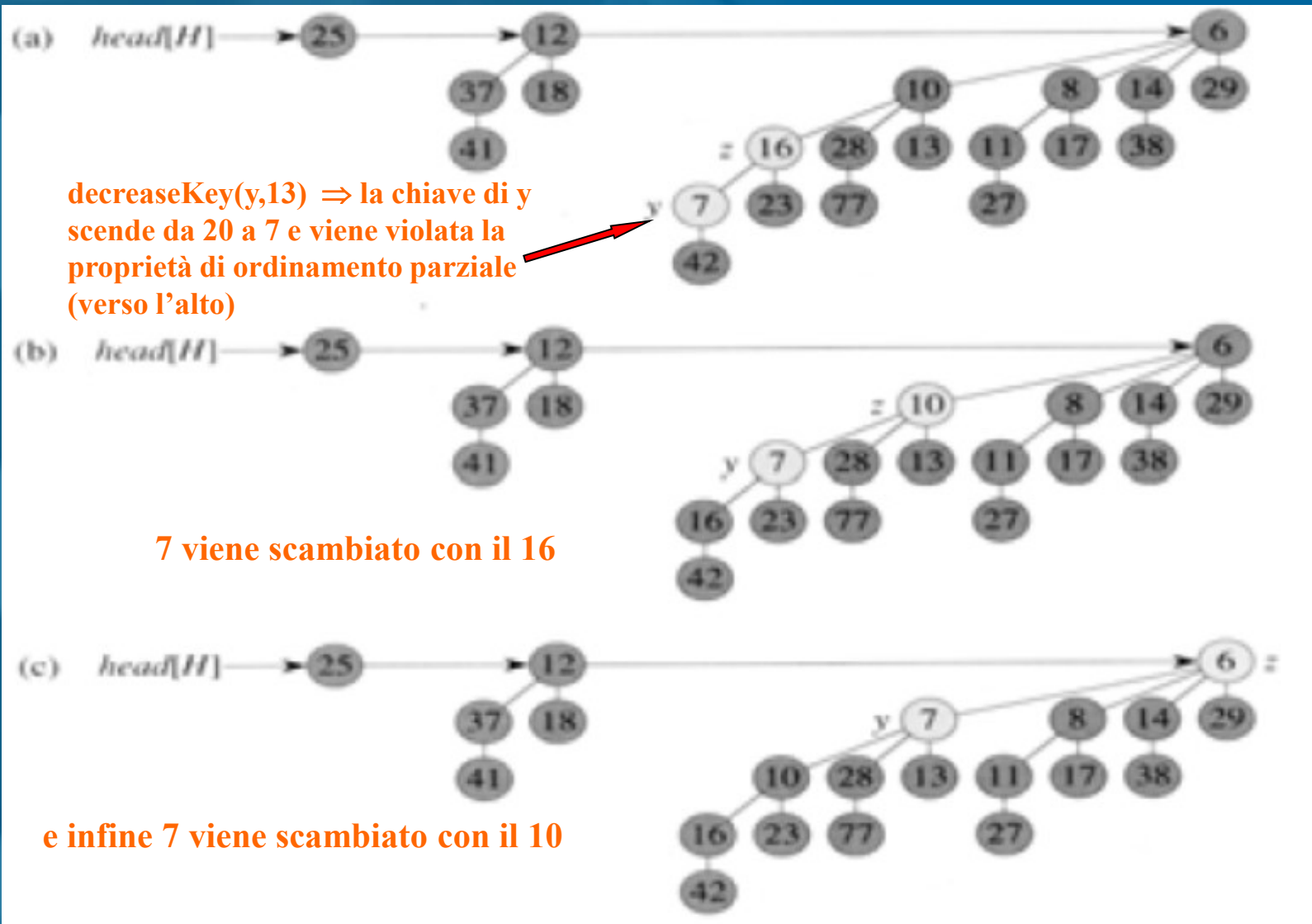
`decreaseKey(elem e, chiave $\Delta > 0$)`

decrementa di Δ la chiave nel nodo v contenente l'elemento e . Ripristina poi la proprietà dell'ordinamento a heap spingendo il nodo v verso l'alto tramite ripetuti scambi di nodi. \Rightarrow Costo $O(\log n)$

`delete(elem e)`

richiama `decreaseKey(e, ∞)` e poi `deleteMin()`.
 \Rightarrow Costo $O(\log n)$

Un esempio di **decreaseKey**



Realizzazione (3/3)

`increaseKey(elem e, chiave $\Delta > 0$)`

richiama `delete(e)` e poi `insert(e, k + Δ)`, dove k è la chiave associata all'elemento e . \Rightarrow Costo $O(\log n)$

`merge(HeapBin. H_1 , HeapBin. H_2) \rightarrow HeapBin.`

unisce gli alberi in H_1 e H_2 in una nuova foresta di alberi binomiali H .

Ripristina poi la proprietà di unicità dell'heap binomiale in H mediante fusioni successive dei doppietti B_i .

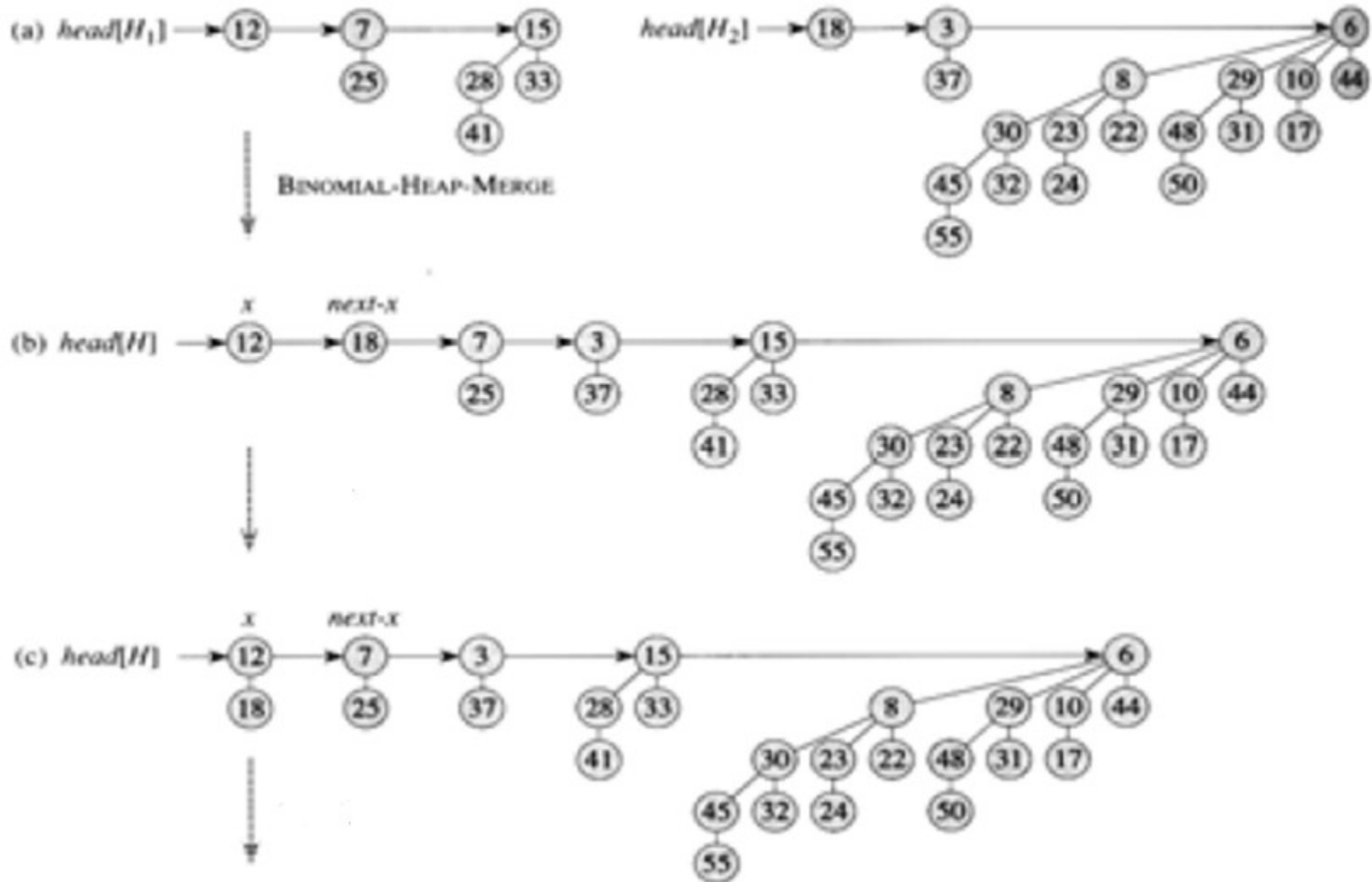
\Rightarrow Costo $O(\log n)$

Tutte le operazioni richiedono tempo $T(n) = O(\log n)$

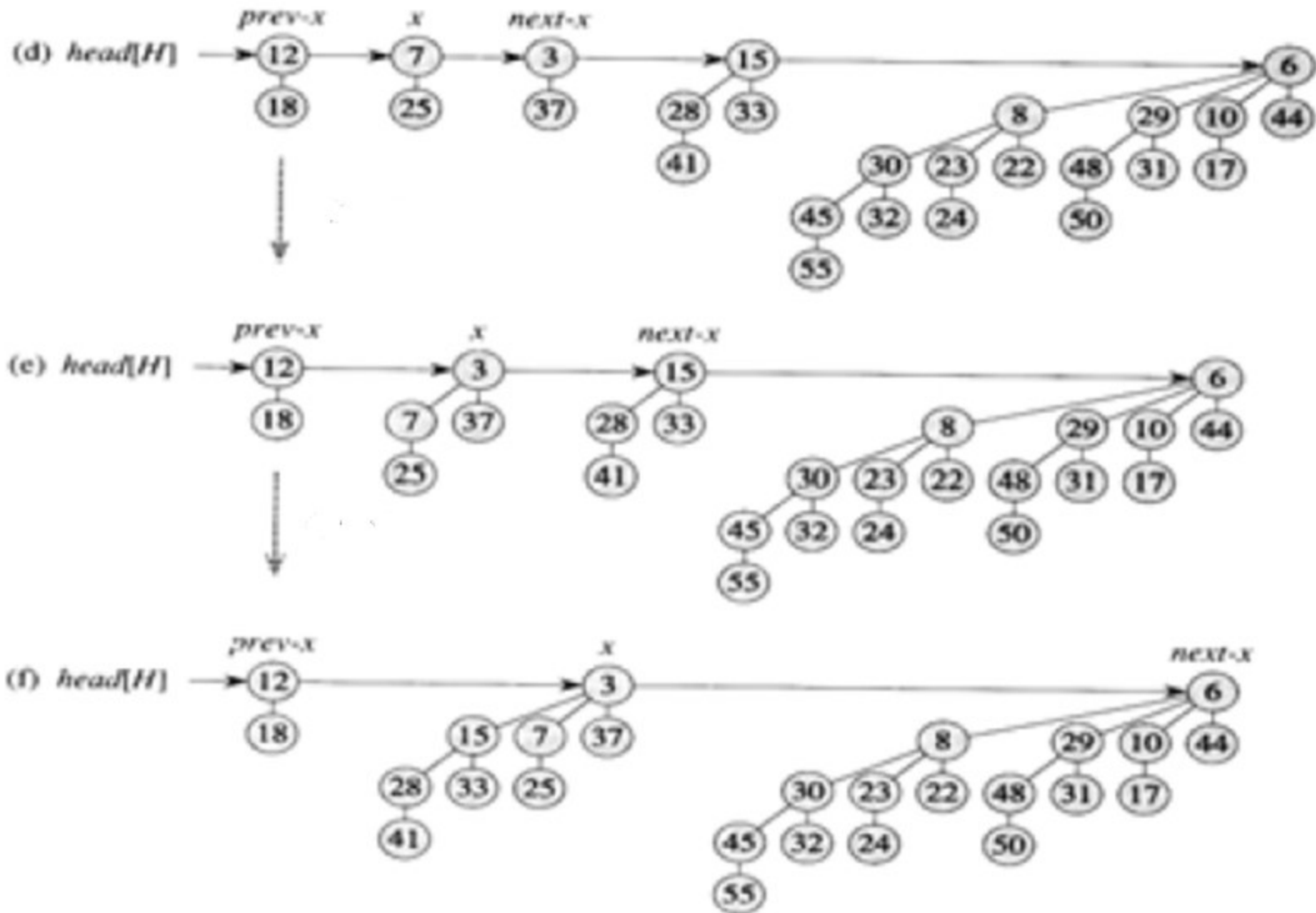
(ricorda che durante l'esecuzione di ogni procedura

ristruttura esistono infatti al più tre B_i , per ogni $i \geq 0$)

Un esempio di Merge



Un esempio di Merge (2)



Heap di Fibonacci

Heap di Fibonacci

Heap binomiale rilassato: si ottiene da un heap binomiale rilassando la proprietà di **unicità** dei B_i ed utilizzando un atteggiamento più “pigro” durante l’operazione **insert** (perché ristrutturare subito la foresta quando potremmo farlo dopo?)

Heap di Fibonacci: si ottiene da un **heap binomiale rilassato** indebolendo la proprietà di **struttura** dei B_i che non sono più necessariamente alberi binomiali

Analisi sofisticata: i tempi di esecuzione sono **ammortizzati** su sequenze di operazioni, cioè dividendo il **costo complessivo** della sequenza di operazioni per il numero di operazioni della sequenza

Teorema (Fredman e Tarjan, 1987)

Usando un Heap di Fibonacci, una qualsiasi sequenza di k insert, d delete, f findMin, m deleteMin, Δ increaseKey, δ decreaseKey, and μ merge costa tempo (nel caso peggiore)

$$O(k+f+\delta+\mu+(d+m+\Delta)\log n)$$

Si noti che le singole operazioni di **delete**, **deleteMin** e **increaseKey** possono costare $\omega(\log n)$, ma in ammortizzato costeranno ciascuna $O(\log n)$, mentre la singola operazione di **decreaseKey** può costare $\omega(1)$ ma in ammortizzato costerà $O(1)$

Conclusioni: tabella riassuntiva

	FindMin	Insert	DelMin	DecKey	Delete	IncKey	merge
d-Heap (d cost.)	$O(1)$	$O(\log n)$	$O(\log n)$	$O(\log n)$	$O(\log n)$	$O(\log n)$	$\Theta(n)$
Heap Binom.	$O(\log n)$	$O(\log n)$	$O(\log n)$	$O(\log n)$	$O(\log n)$	$O(\log n)$	$O(\log n)$
Heap Fibon.	$O(1)$	$O(1)$	$O(\log n)^*$	$O(1)^*$	$O(\log n)^*$	$O(\log n)^*$	$O(1)$

L'analisi per d-Heap e Heap Binomiali è nel caso peggiore, mentre quella per gli Heap di Fibonacci è ammortizzata (per le operazioni **asteriscate**)

Esercizi di approfondimento

- Creare ed unire 2 Heap Binomiali definiti sui seguenti insiemi:

$$A_1 = \{3, 5, 7, 21, 2, 4\}$$

$$A_2 = \{1, 11, 6, 22, 13, 12, 23\}$$

- Implementare l'operazione `increaseKey` ripristinando la proprietà di ordinamento parziale verso il basso. Fornire lo pseudocodice e analizzare la complessità temporale. Sotto quale condizioni è conveniente questo approccio rispetto a quello fornito a lezione?