

# Algoritmi e Strutture Dati

## Capitolo 8 Code di priorità

# Tipo di dato CodaPriorità (1/2)

**tipo** CodaPriorita:

**dati:**

un insieme  $S$  di  $n$  elementi di tipo  $elem$  a cui sono associate chiavi di tipo  $chiave$  prese da un universo totalmente ordinato.

**operazioni di base:**

`findMin()`  $\rightarrow elem$    
restituisce l'elemento in  $S$  con la chiave minima.

Si può analogamente definire la variante di coda di priorità con `findMax` e `deleteMax`

`insert(elem e, chiave k)`  
aggiunge a  $S$  un nuovo elemento  $e$  con chiave  $k$ .

`delete(elem e)`   
cancella da  $S$  l'elemento  $e$ .

Suppongo che mi venga dato un riferimento diretto all'elemento da cancellare

`deleteMin()`  
cancella da  $S$  l'elemento con chiave minima.

# Tipo di dato CodaPriorità (2/2)

## Operazioni aggiuntive

Suppongo che mi venga dato un riferimento diretto all'elemento da modificare

$\text{increaseKey}(\text{elem } e, \text{chiave } \Delta)$   
incrementa della quantità  $\Delta$  la chiave dell'elemento  $e$  in  $S$ .

$\text{decreaseKey}(\text{elem } e, \text{chiave } \Delta)$   
decrementa della quantità  $\Delta$  la chiave dell'elemento  $e$  in  $S$ .

$\text{merge}(\text{CodaPriorita } c_1, \text{CodaPriorita } c_2) \rightarrow \text{CodaPriorita}$   
restituisce una nuova coda con priorità  $c_3 = c_1 \cup c_2$ .

**Applicazioni:** gestione code in risorse condivise, gestione priorità in processi concorrenti, etc. Si noti che la coda di priorità **non supporta** l'operazione di **ricerca** di un elemento

# Obiettivo

Fornire un'implementazione di una coda di priorità di  $n$  elementi che consenta di fare **tutte** le operazioni descritte in tempo  $O(\log n)$ .

# Quattro implementazioni elementari

1. Array non ordinato
2. Array ordinato
3. Lista non ordinata
4. Lista ordinata

Ci focalizzeremo soltanto sulle  
**operazioni di base**

**NOTA BENE:** Si noti che la coda di priorità è un tipo di dato **dinamico** (cioè di dimensione variabile), in quanto soggetto ad **inserimenti** e **cancellazioni**. L'uso degli array va quindi inteso pensando alla loro versione **dinamica**, che implica **riallocazioni/deallocazioni** di memoria che **raddoppiano/dimezzano** lo spazio utilizzato. Con tale accorgimento, i costi di riallocazione/deallocazione sono assorbiti (asintoticamente) dai costi per le **insert** e le **delete**

# Array non ordinato

Tengo traccia del numero **n** di elementi effettivamente presenti nella coda di priorità (**dimensione logica** dell'array) in una variabile di appoggio, e gestisco la **dimensione fisica** dell'array mediante allocazione dinamica

- **FindMin**:  $\Theta(n)$  (devo guardare tutti gli elementi)
- **Insert**:  $O(1)$  (inserisco in fondo all'array)
- **Delete**:  $O(1)$  (poiché mi viene fornito il riferimento diretto all'elemento da cancellare, lo posso cancellare in  $O(1)$  sovracopiando l'ultimo elemento)
- **DeleteMin**:  $\Theta(n)$  (devo prima cercare il minimo in  $\Theta(n)$ , poi lo posso cancellare in  $O(1)$ )

# Array ordinato

Gestione dinamica come sopra; l'array viene inoltre tenuto **ordinato** in ordine **decrescente**

- **FindMin**:  $O(1)$  (l'elemento minimo è in fondo all'array)
- **Insert**:  $O(n)$  (trovo in  $O(n)$  mediante scorrimento **da destra verso sinistra** la giusta posizione, e poi faccio  $O(n)$  spostamenti verso destra); nel caso migliore costa  $O(1)$ , grazie all'accorgimento della scansione da destra verso sinistra, come facevamo in **InsertionSort2**;
- **Delete**:  $O(n)$  (devo fare  $O(n)$  spostamenti verso sinistra); nel caso migliore costa  $O(1)$ , ovviamente
- **DeleteMin**:  $O(1)$  (l'elemento minimo è in fondo all'array, non devo fare spostamenti)

# Lista non ordinata

La considero **bidirezionale**, e mantengo un puntatore alla **testa** ed uno alla **coda**



- **FindMin**:  $\Theta(n)$  (devo guardare tutti gli elementi)
- **Insert**:  $O(1)$  (inserisco in coda o in testa)
- **Delete**:  $O(1)$  (poiché mi viene fornito il riferimento diretto all'elemento da cancellare, lo posso cancellare in  $O(1)$  agendo sui puntatori)
- **DeleteMin**:  $\Theta(n)$  (devo prima cercare il minimo in  $\Theta(n)$ , poi lo posso cancellare in  $O(1)$ )

# Lista ordinata

Tengo la lista bidirezionale **ordinata** in ordine **crescente**

- **FindMin**:  $O(1)$  (il minimo è in testa alla lista)
- **Insert**:  $O(n)$  (trovo in  $O(n)$  la giusta posizione, e poi faccio in  $O(1)$  l'inserimento); nel caso migliore costa  $O(1)$ , ovviamente
- **Delete**:  $O(1)$  (agisco sui puntatori)
- **DeleteMin**:  $O(1)$  (basta far puntare la testa della lista al secondo elemento della lista stessa, e modificare il puntatore al predecessore di quest'ultimo a *nil*)

# Riepilogo implementazioni elementari

	FindMin	Insert	Delete	DeleteMin
Array non ord.	$\Theta(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$\Theta(n)$
Array ordinato	$O(1)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(1)$
Lista non ordinata	$\Theta(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$\Theta(n)$
Lista ordinata	$O(1)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(1)$

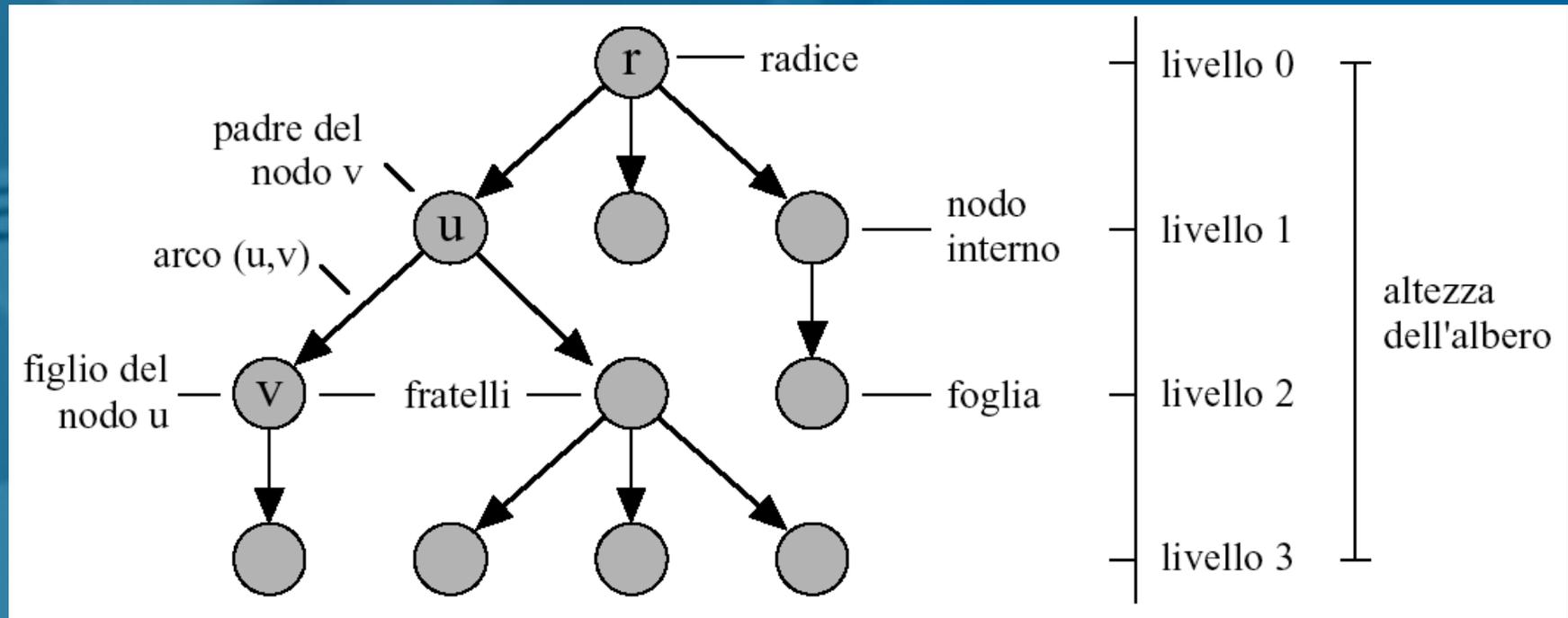
☹️ Ogni implementazione elementare ha almeno un'operazione che comporta un **costo lineare**! Voglio fare meglio...

# Tre implementazioni evolute

- ➔ d-heap (per  $d \geq 2$ ): generalizzazione degli **heap binari** visti per l'ordinamento
- ➔ Heap binomiali
- ➔ Heap di Fibonacci (cenni)

# d-heap

# Alberi: qualche richiamo



**albero d-ario**: albero in cui tutti i nodi interni hanno (al più)  $d$  figli

$d=2 \rightarrow$  **albero binario**

Un albero **d-ario** è **completo** se tutti i nodi interni hanno esattamente  $d$  figli e le foglie sono tutte allo stesso livello

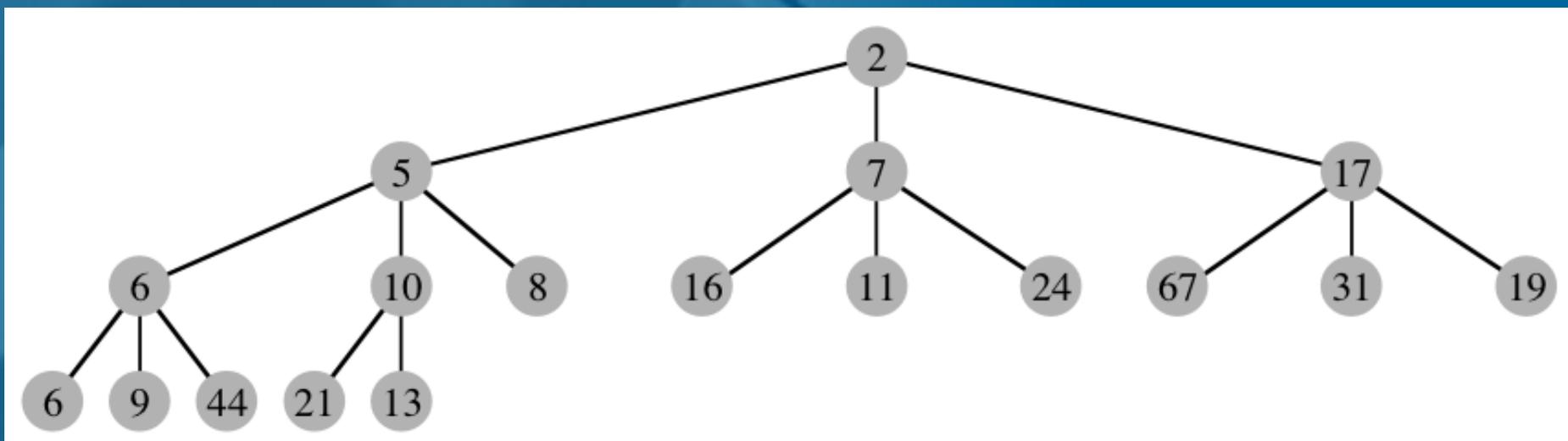
# Definizione

Un d-heap è un albero radicato **d-ario** con le seguenti proprietà:

1. **Struttura**: è **quasi completo**, ovvero è completo fino al penultimo livello, e tutte le foglie sull'ultimo livello sono compattate verso sinistra (quindi tutti i nodi interni fino al terzultimo livello hanno esattamente **d** figli, mentre sul penultimo livello ci sono in generale alcuni nodi interni con esattamente **d** figli, un nodo interno con meno di **d** figli, e infine delle foglie)
2. **Contenuto informativo**: ogni nodo **v** contiene un elemento **elem(v)** ed una chiave **chiave(v)** presa da un dominio totalmente ordinato
3. **Ordinamento parziale di tipo min-heap**:  $\text{chiave}(\text{parent}(v)) \leq \text{chiave}(v)$  per ogni nodo **v** diverso dalla radice (si noti che è inverso rispetto a quello max-heap usato per l'heapsort non decrescente)

# Esempio

Heap d-ario con 18 nodi e  $d=3$



# Proprietà

1. Un d-heap con n nodi ha **altezza**  $\Theta(\log_d n)$
2. La **radice** contiene l'**elemento con chiave minima** (per via della proprietà di ordinamento a min-heap)
3. Può essere **rappresentato implicitamente** tramite vettore posizionale grazie alla proprietà di struttura.

**Approfondimento:** Dimostrare che, supponendo che il primo elemento dell'array sia in **posizione 1**, valgono le seguenti relazioni posizionali per l'elemento in **posizione  $i \geq 1$** :

$$\text{padre}(i) = \lceil (i-1)/d \rceil \quad \text{figlio}_j(i) = (i-1) \cdot d + j + 1, \text{ per } 1 \leq j \leq d$$

# Altezza logaritmica (in base $d$ ) di un heap $d$ -ario

- Abbiamo già dimostrato che un albero binario **quasi completo** di  $n$  nodi, ha altezza  $h := h(n) = \Theta(\log n)$ . Dimostriamo ora che un albero  $d$ -ario quasi completo di  $n$  nodi ha altezza  $h := h(n) = \Theta(\log_d n)$ .

- Ma se l'albero  $d$ -ario fosse completo di altezza  $h$ :

$$n = 1 + d + d^2 + \dots + d^{h-1} + d^h =$$

(somma parziale  $h$ -esima della **serie geometrica** di ragione  $d$ )

$$= (d^{h+1} - 1) / (d - 1) \leq d^{h+1}$$

e quindi se fosse completo di altezza  $h-1$  avremmo  $n \leq d^h$

$\Rightarrow$  Quindi, se l'albero  $d$ -ario è **quasi completo** e ha altezza  $h$ :

$$d^h < n \leq d^{h+1} \Rightarrow h = \lfloor \log_d n \rfloor \Rightarrow h = \Theta(\log_d n)$$

# Procedure ausiliarie

Nel prosieguo supporremo che l'heap d-ario venga mantenuto mediante un albero d-ario di nome  $T$ . Le seguenti procedure sono utili per ripristinare la proprietà di ordinamento parziale dell'heap allorché la **chiave** di un nodo  $v$  si trovi a non soddisfarla

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

**procedura** *muoviAlto*( $v$ )

**while** (  $v \neq radice(T)$  **and**  $chiave(v) < chiave(padre(v))$  ) **do**  
 scambia di posto  $v$  e  $padre(v)$  in  $T$

**procedura** *muoviBasso*( $v$ )

**repeat**

sia  $u$  il figlio di  $v$  con la minima  $chiave(u)$ , se esiste

**if** (  $v$  non ha figli o  $chiave(v) \leq chiave(u)$  ) **break**

scambia di posto  $v$  e  $u$  in  $T$

$$T(n) = O(d \log_d n)$$

# findMin()

`findMin()`  $\rightarrow$  *elem*  
restituisce l'elemento nella radice di  $T$ .

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

# insert(elem e, chiave k)

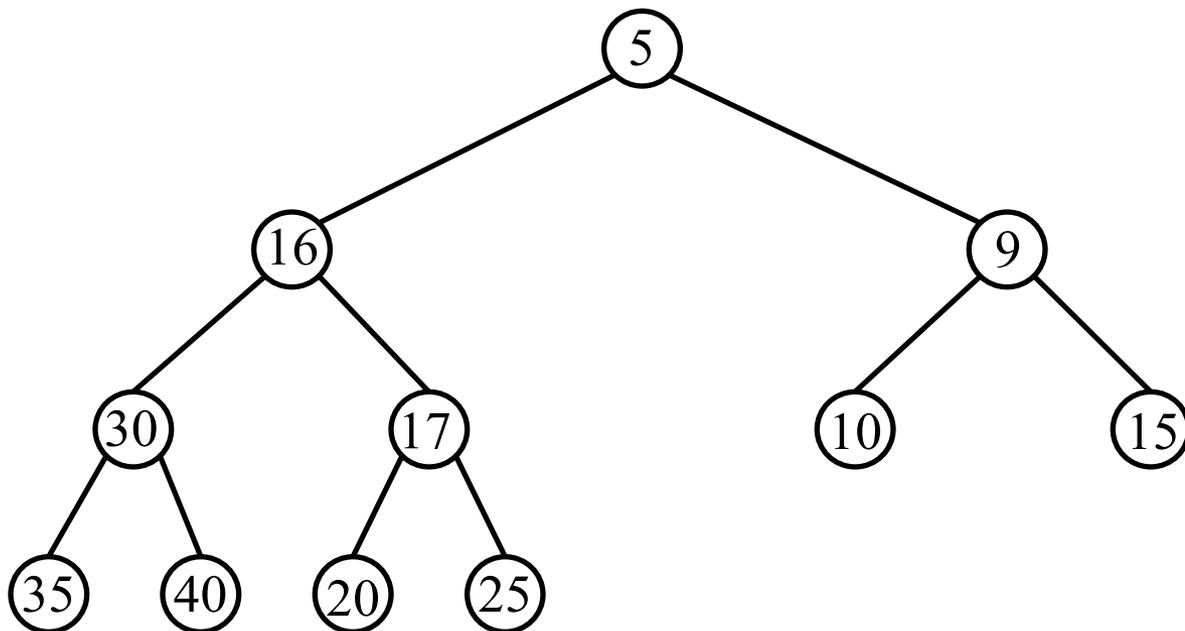
Crea un nuovo nodo  $v$  con elemento  $e$  e chiave  $k$ , e posizionalo come foglia nella prima posizione disponibile sull'ultimo livello di  $T$ . La proprietà dell'ordinamento a min-heap viene poi ripristinata spingendo il nodo  $v$  verso l'alto tramite ripetuti scambi di nodi (procedura **muoviAlto**).

$T(n)=O(\log_d n)$  per l'esecuzione di **muoviAlto**

**Domanda:** Come faccio a trovare la giusta posizione della foglia che devo creare?

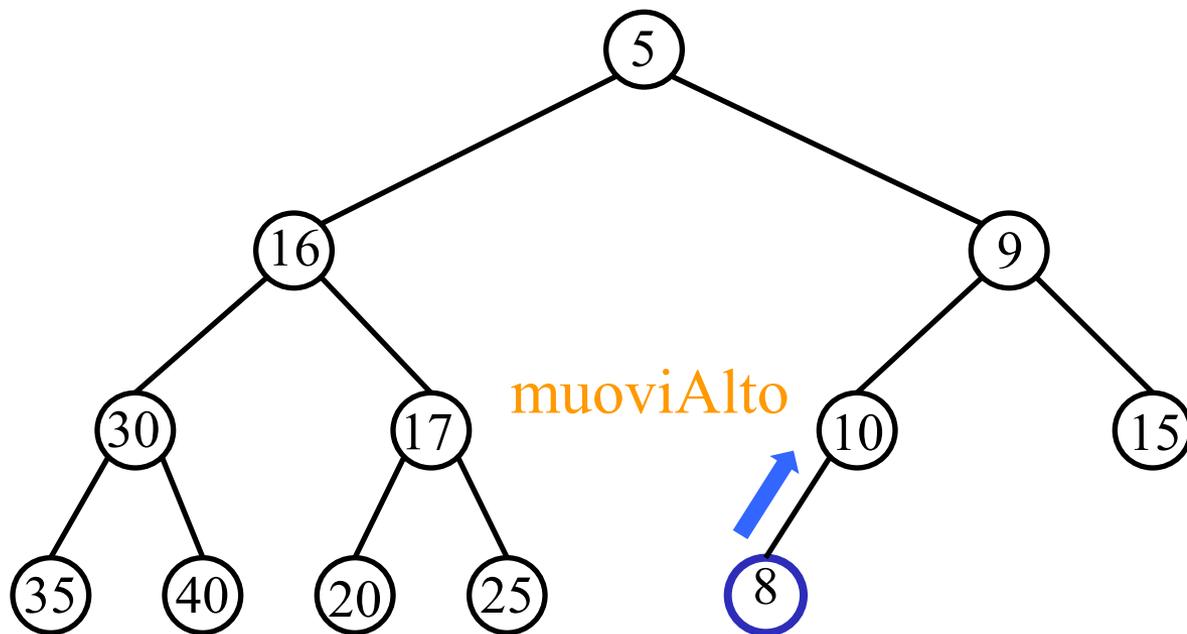
**Risposta:** Mantengo un puntatore al padre della prima foglia disponibile. Ma come faccio a tenere aggiornato questo puntatore a valle di inserimenti e cancellazioni? Pensateci...ovviamente devo spendere  $O(\log_d n)$ , per non eccedere nei costi

# insert(elem e, chiave k)



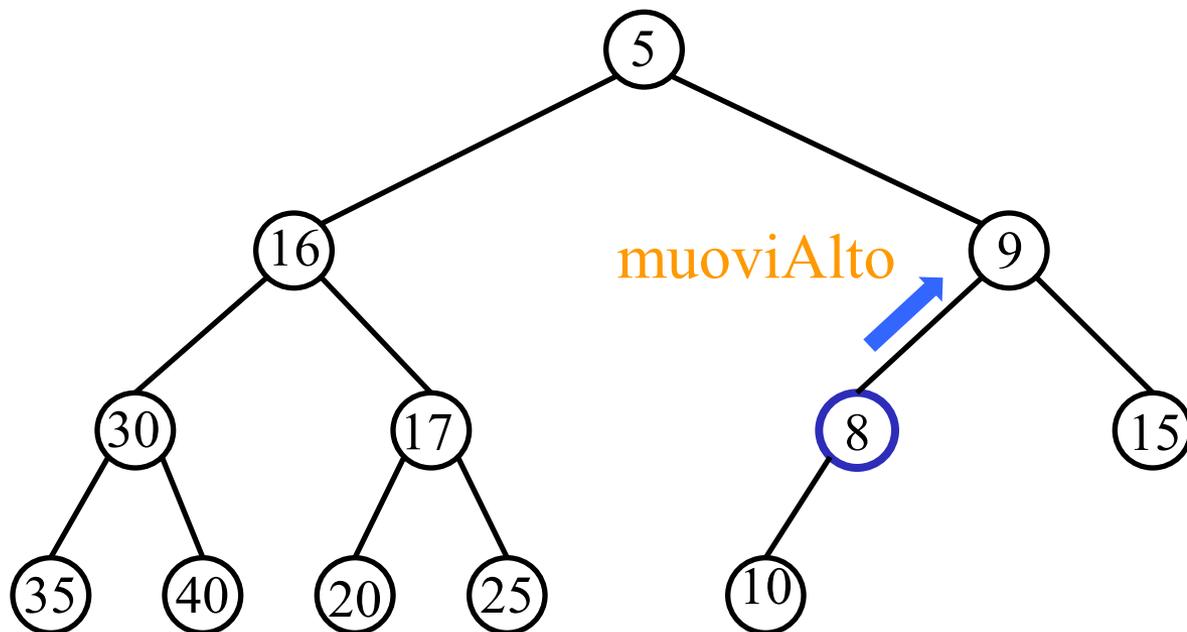
Insert(e,8)

# insert(elem e, chiave k)



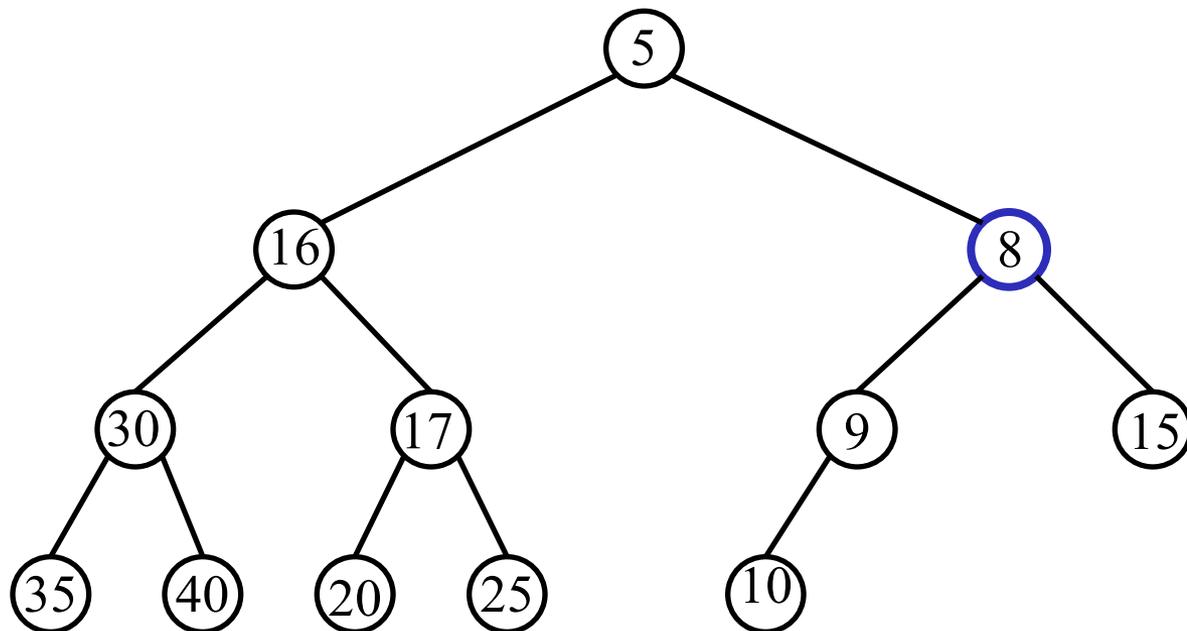
Insert(e,8)

# insert(elem e, chiave k)



Insert(e,8)

# insert(elem e, chiave k)



Insert(e,8)

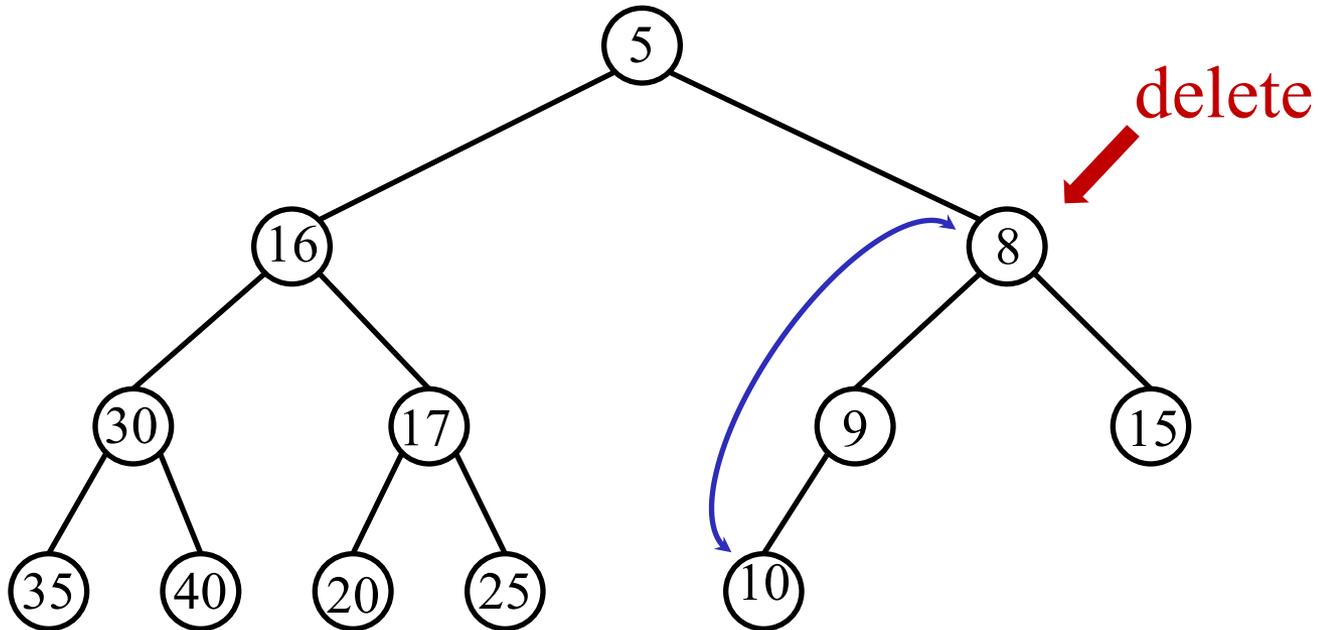
# delete(elem e)

scambia il nodo  $v$  contenente l'elemento  $e$  con la foglia  $u$  più a destra sull'ultimo livello di  $T$ , e poi elimina  $v$ . Ripristina infine la proprietà dell'ordinamento a heap spingendo il nodo  $u$  verso la sua posizione corretta scambiandolo ripetutamente con il proprio padre o con il proprio figlio contenente la chiave più piccola

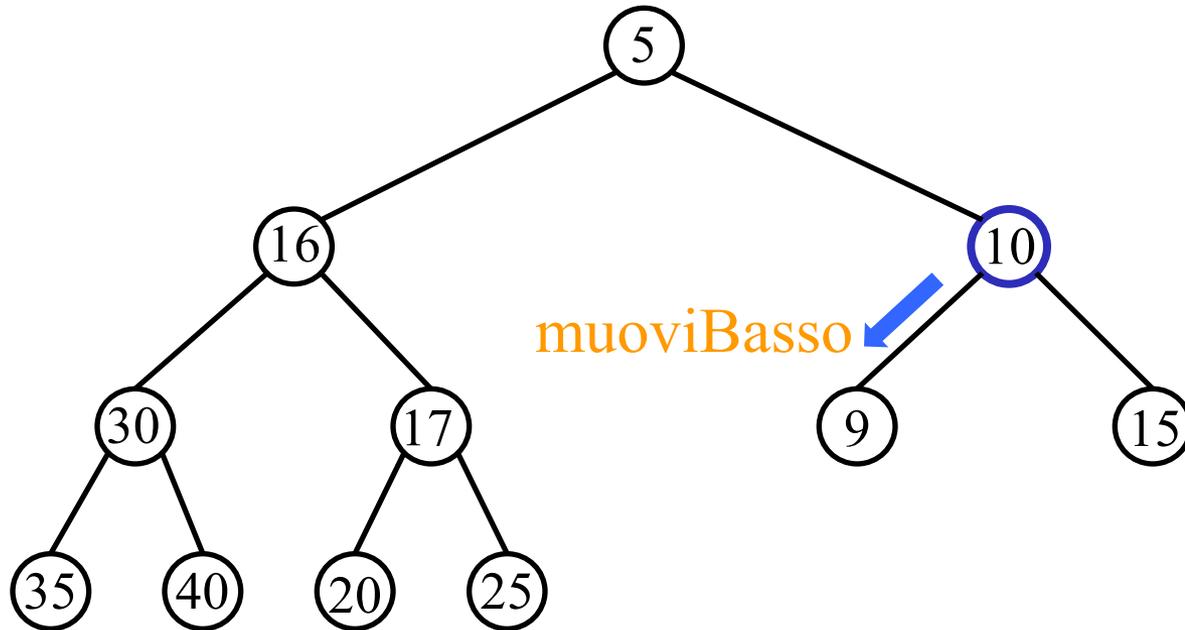
$T(n)$  dipenderà da quale situazione si verificherà: se l'elemento spostato è più piccolo del padre, richiamo **muoviAlto** e spendo  $O(\log_d n)$ , se invece l'elemento spostato è più piccolo di qualcuno dei suoi figli, richiamo **muoviBasso** e spendo  $O(d \log_d n)$ . Quindi, la **delete** può essere eseguita in  $O(d \log_d n)$ .

**Domanda:** Chi mi dà il puntatore alla foglia  $u$  più a destra sull'ultimo livello? Si ripropone lo stesso problema che avevo per la **insert**...

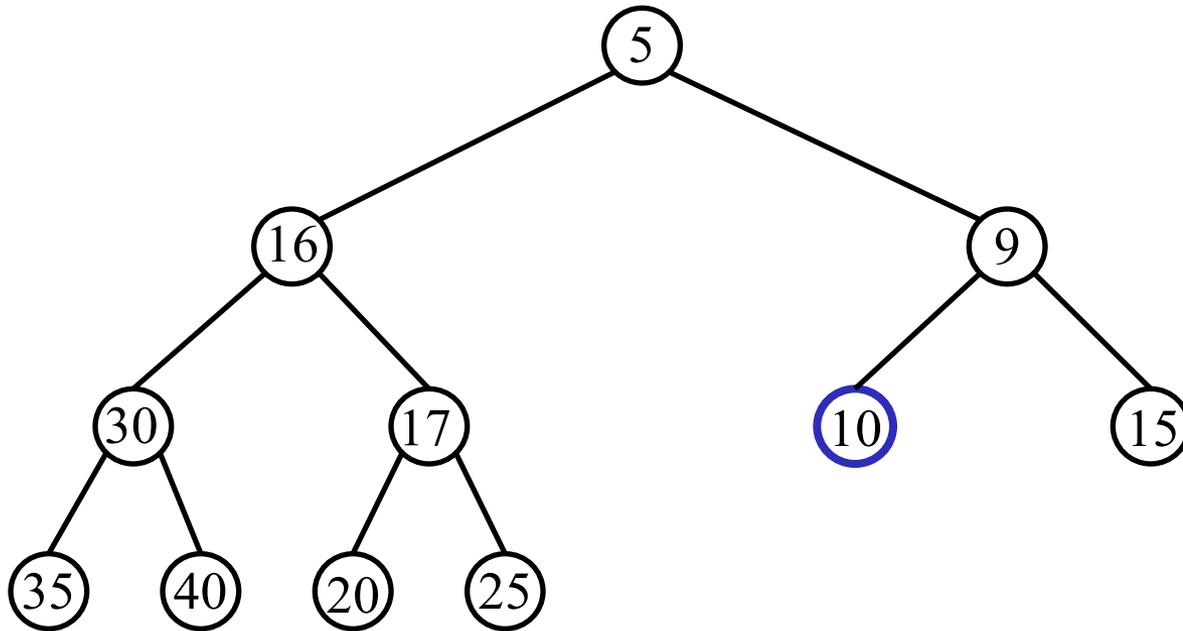
# delete(elem e)



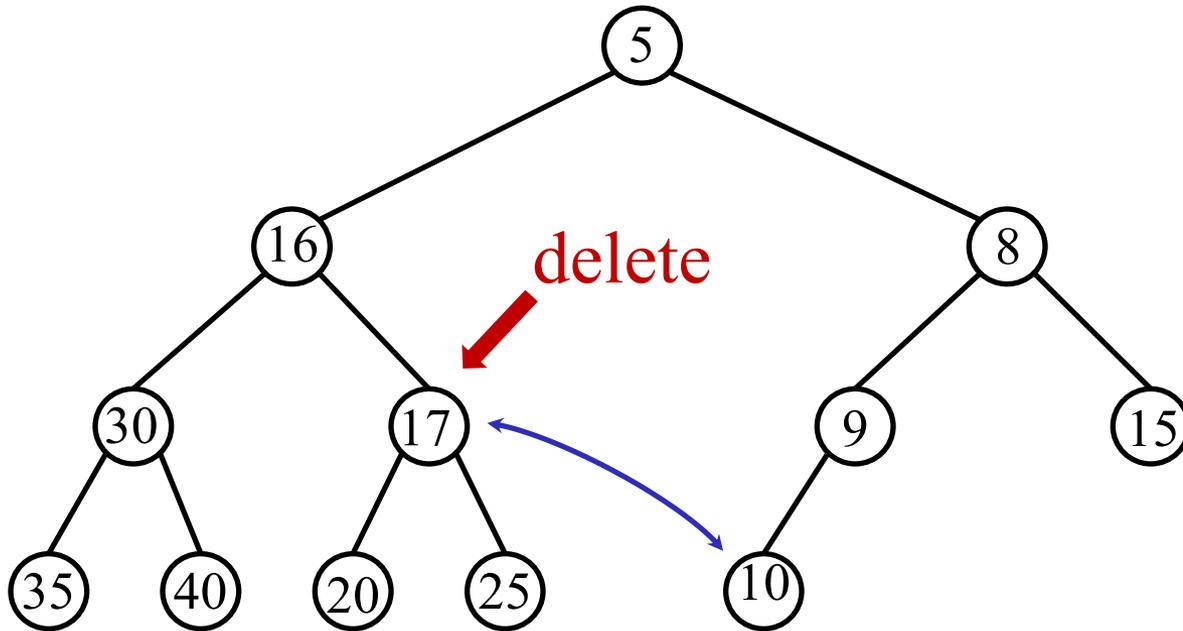
# delete(elem e)



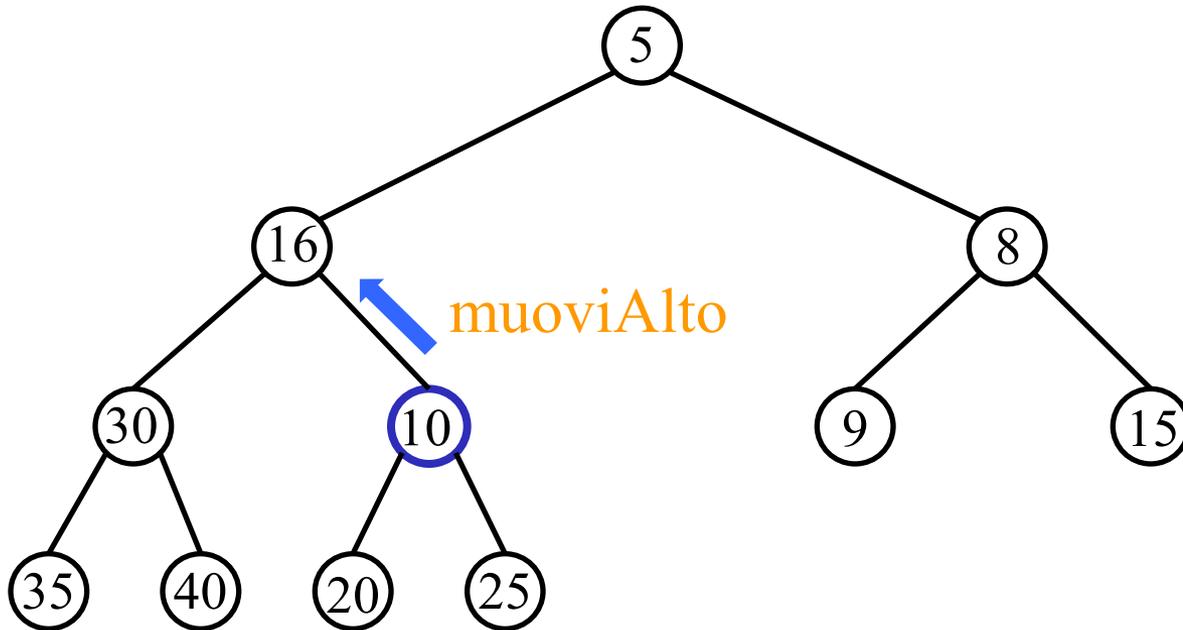
# delete(elem e)



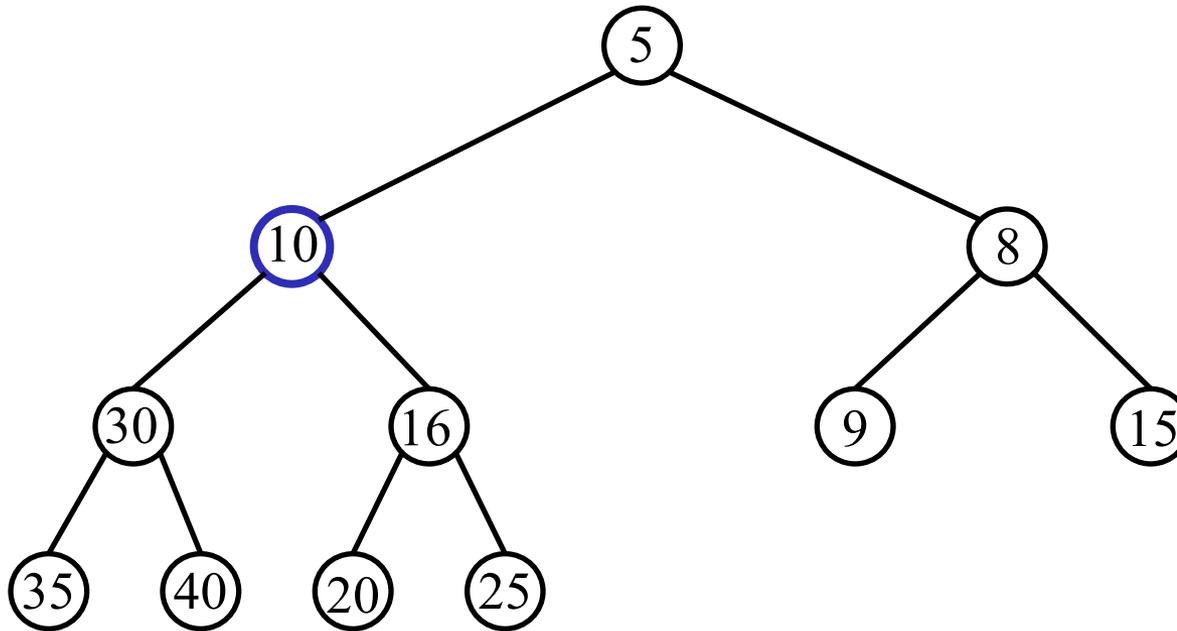
# delete(elem e)



# delete(elem e)



# delete(elem e)



# deleteMin()

scambia la radice  $v$  contenente la chiave minima con la foglia  $u$  più a destra sull'ultimo livello di  $T$ , e poi elimina  $v$ . Ripristina infine la proprietà dell'ordinamento a heap spingendo il nodo  $u$  verso la sua posizione corretta scambiandolo ripetutamente con il proprio figlio contenente la chiave più piccola

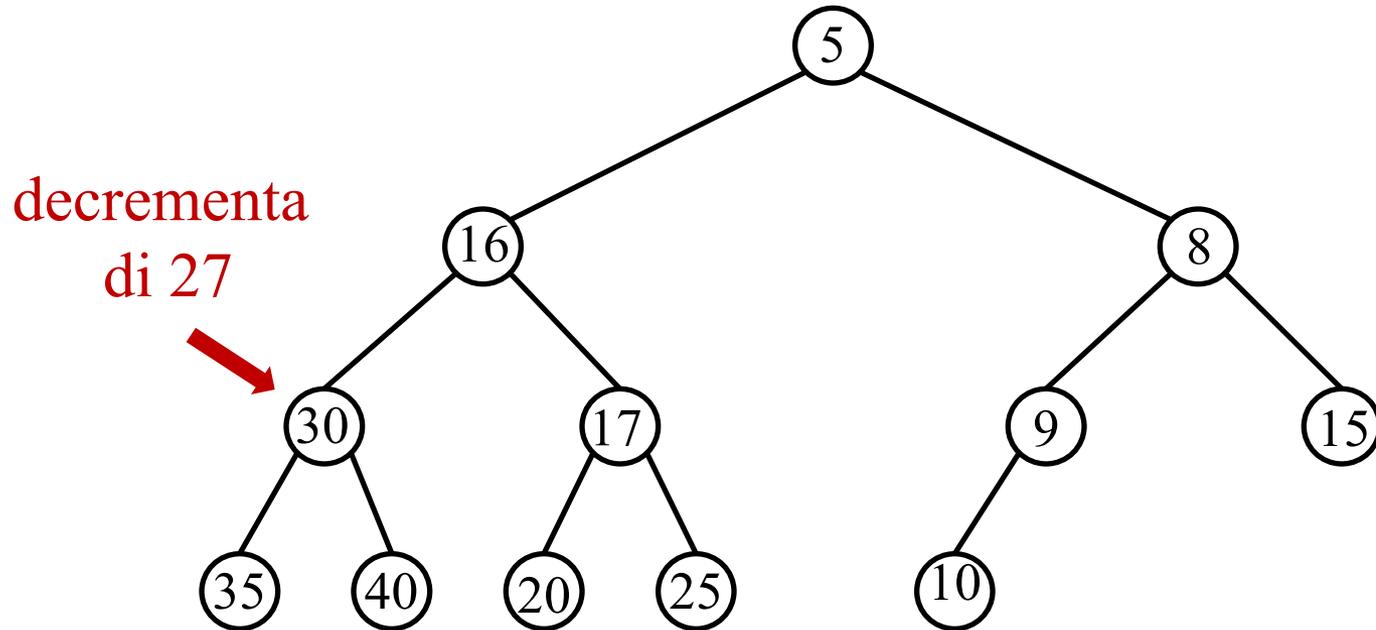
$T(n) = O(d \log_d n)$  per l'esecuzione di **muoviBasso**

# decreaseKey(elem $e$ , chiave $\Delta$ )

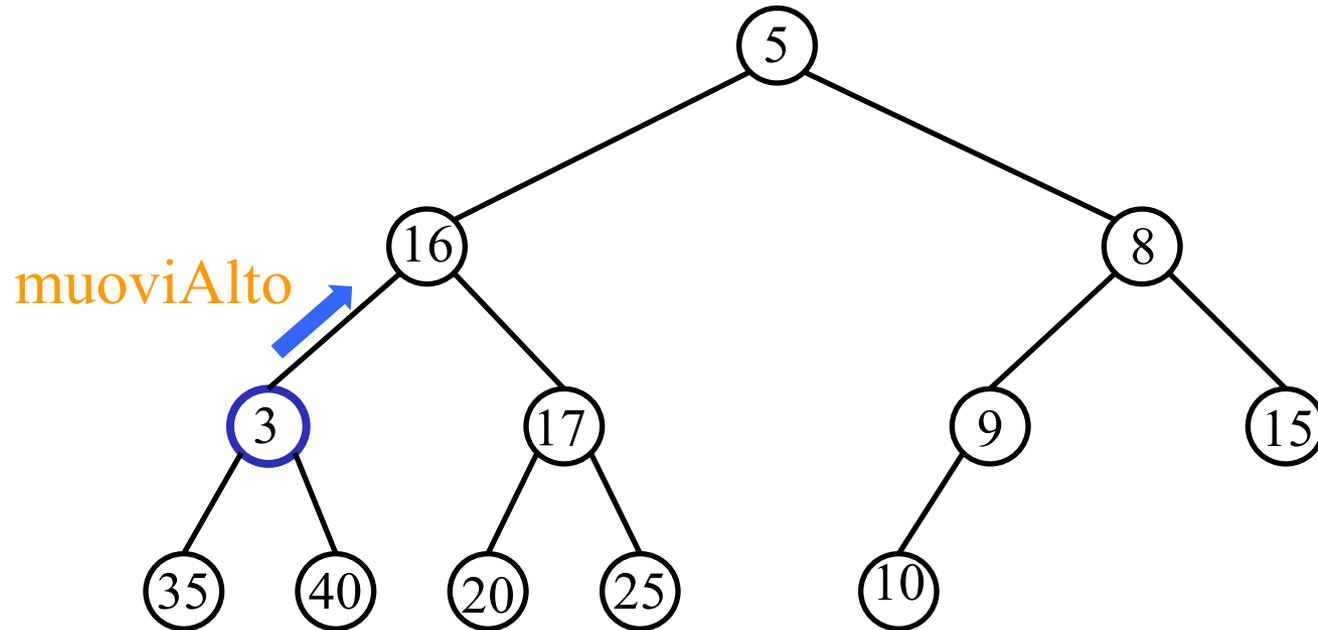
decrementa il valore della chiave nel nodo  $v$  contenente l'elemento  $e$  della quantità richiesta  $\Delta$ . Ripristina poi la proprietà dell'ordinamento a heap spingendo il nodo  $v$  verso l'alto tramite ripetuti scambi di nodi.

$T(n)=O(\log_d n)$  per l'esecuzione di **muoviAlto**

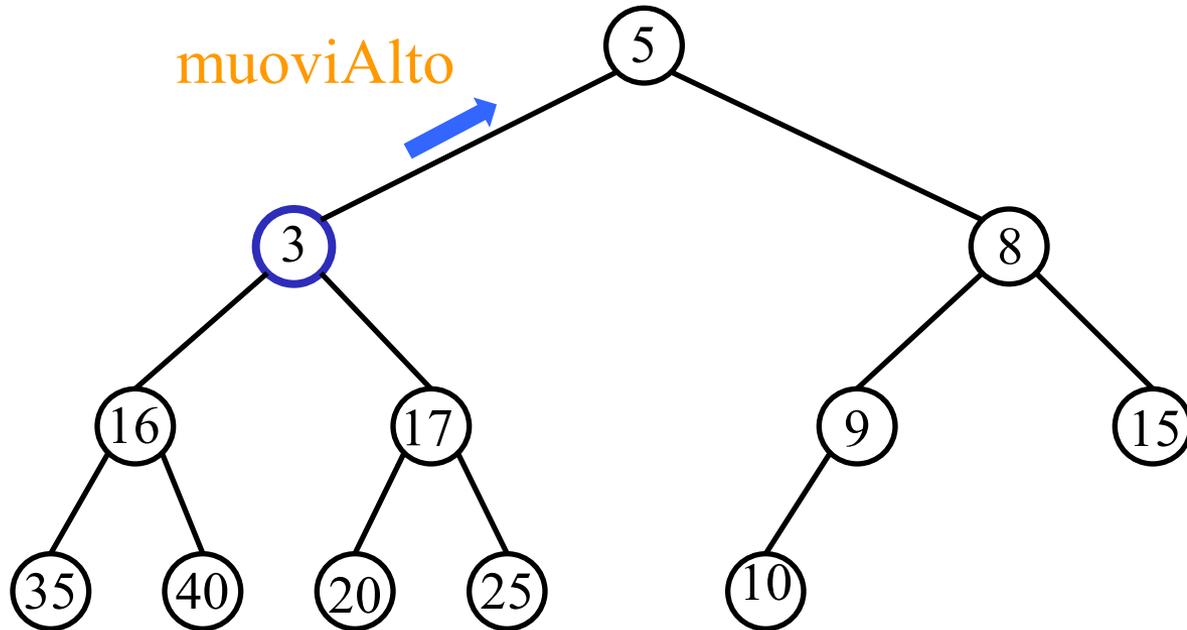
# decreaseKey(elem e, chiave d)



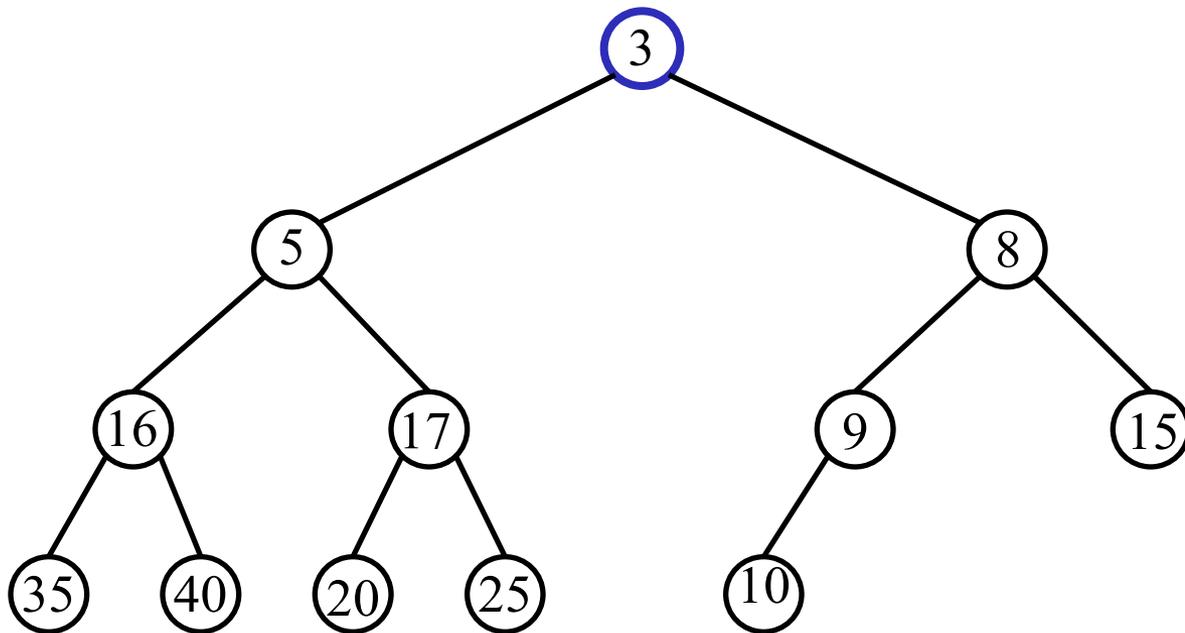
# decreaseKey(elem e, chiave d)



# decreaseKey(elem e, chiave d)



# decreaseKey(elem e, chiave d)



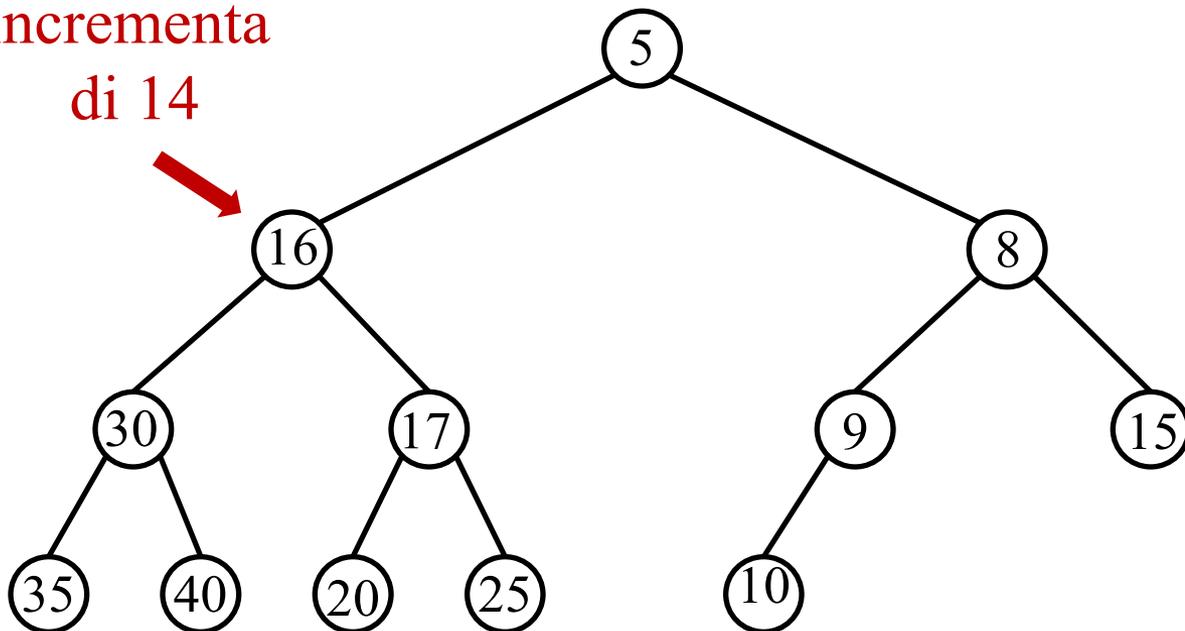
# increaseKey(elem $e$ , chiave $\Delta$ )

aumenta il valore della chiave nel nodo contenente l'elemento  $e$  della quantità richiesta  $\Delta$ . Ripristina poi la proprietà dell'ordinamento a heap spingendo il nodo  $v$  verso il basso tramite ripetuti scambi di nodi.

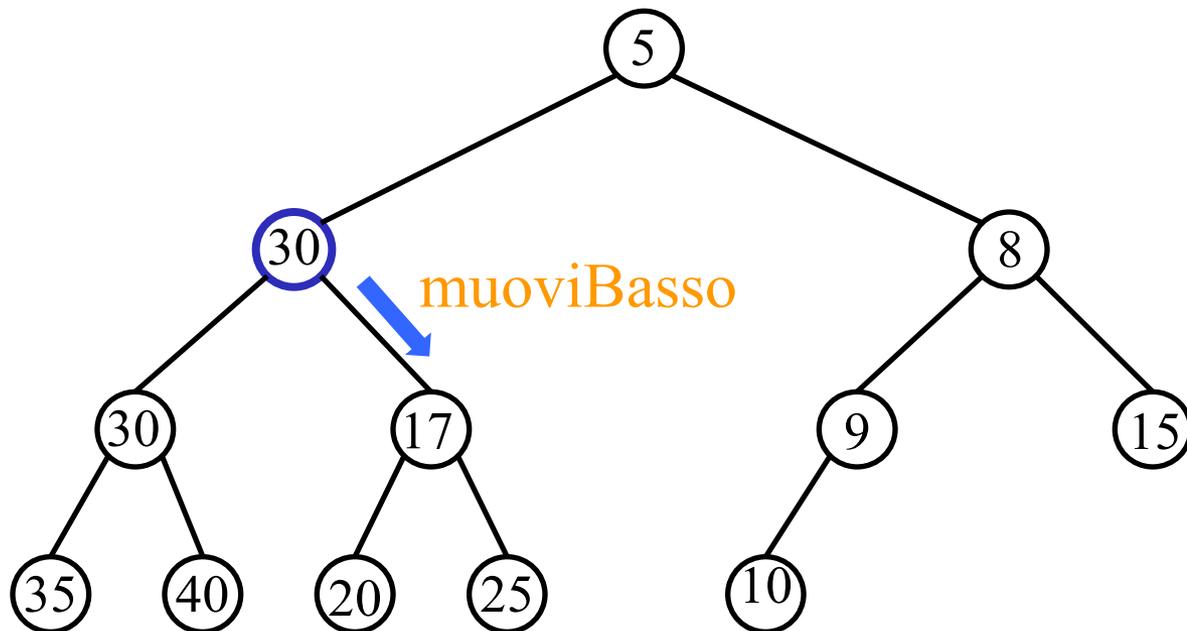
$T(n) = O(d \log_d n)$  per l'esecuzione di **muoviBasso**

# increaseKey(elem e, chiave d)

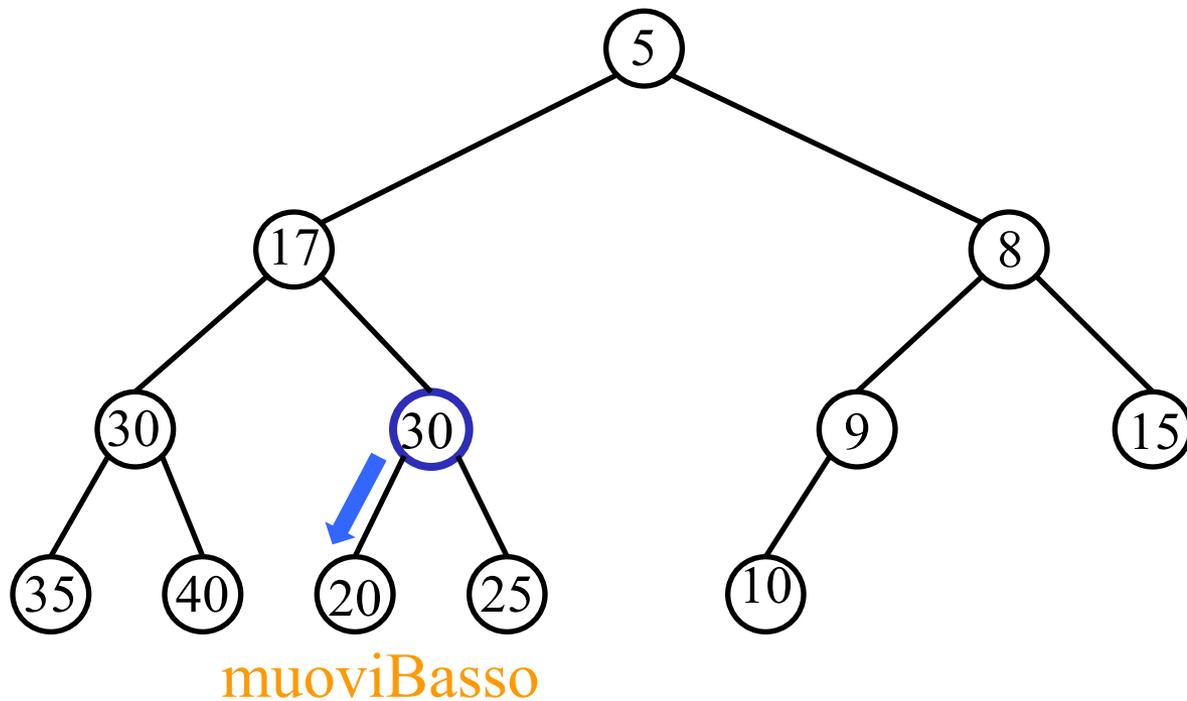
incrementa  
di 14



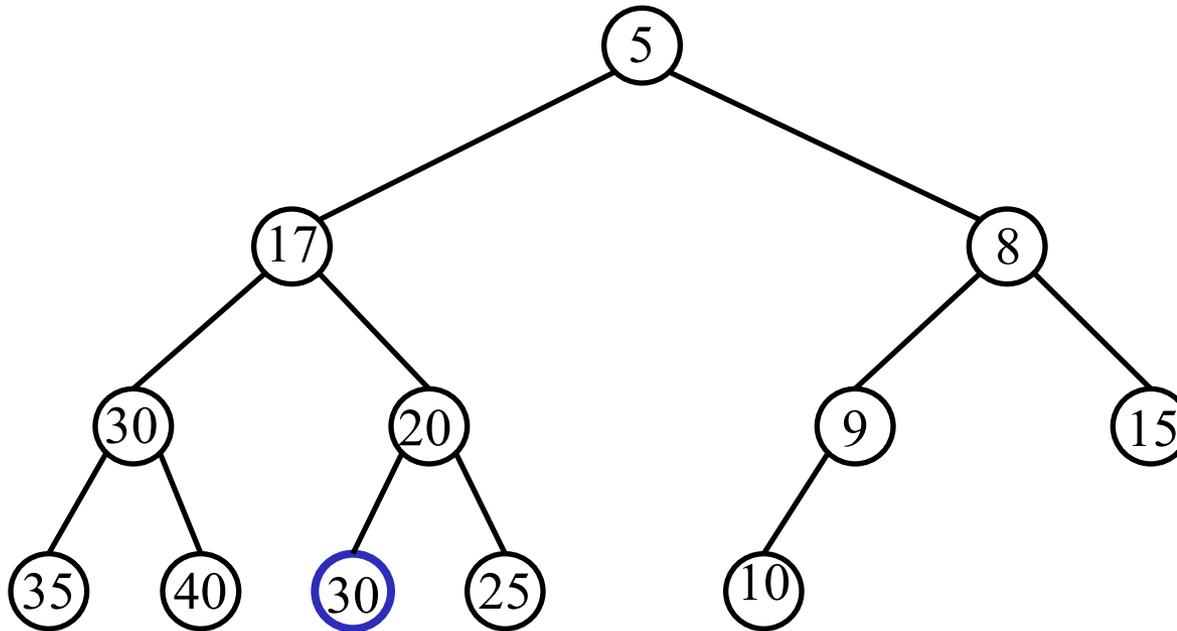
# increaseKey(elem e, chiave d)



# increaseKey(elem e, chiave d)



# increaseKey(elem e, chiave d)



# merge(heap d-ario $c_1$ , heap d-ario $c_2$ )

Analogamente a quanto mostrato per l'heap binario, la creazione di un heap d-ario (con  $d$  **costante**) di  $n$  elementi può essere eseguita in  $\Theta(n)$ . Infatti, il tempo di esecuzione di **heapify** diventa ora:

$$T(n) = d T(n/d) + O(d \log_d n)$$

ove il fattore  $O(d \log_d n)$  è relativo all'esecuzione della procedura **muoviBasso** (`fixheap` nell'heap binario).

Siamo quindi di nuovo nel Caso 1 del Teorema Master:

$$d \log_d n = f(n) = O(n^{\log_d d - \varepsilon}) \text{ per } \varepsilon > 0, \text{ e quindi } T(n) = \Theta(n^{\log_d d}) = \Theta(n)$$

$\Rightarrow$  Il merge può quindi essere eseguito in  $\Theta(n)$ , ove  $n = |c_1| + |c_2|$ , generando un nuovo heap d-ario che contiene tutti gli elementi in  $c_1$  e  $c_2$

# Riepilogo

	Find Min	Insert	Delete	DelMin	Incr. Key	Decr. Key	merge
Array non ord.	$\Theta(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$\Theta(n)$	???	???	???
Array ordinato	$O(1)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(1)$	???	???	???
Lista non ordinata	$\Theta(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$\Theta(n)$	???	???	???
Lista ordinata	$O(1)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(1)$	???	???	???
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 d-heap purtroppo ancora non soddisfa il nostro obiettivo di implementare una coda di priorità con **costi logaritmici!**

# Esercizi di approfondimento

1. Fornire un'implementazione dell'operazione di **merge**, in cui gli elementi di uno dei due heap vengono aggiunti sequenzialmente (tramite **insert** successive) all'altro heap. Analizzarne quindi la convenienza asintotica rispetto all'implementazione appena fornita.
2. Valutare i costi delle operazioni aggiuntive (**IncreaseKey**, **DecreaseKey** e **Merge**) sulle implementazioni elementari (vettori e liste).