

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 Δ la chiave dell'elemento e in S .

$\text{decreaseKey}(\text{elem } e, \text{chiave } \Delta)$
decrementa della quantità Δ 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	$O(1)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(1)$

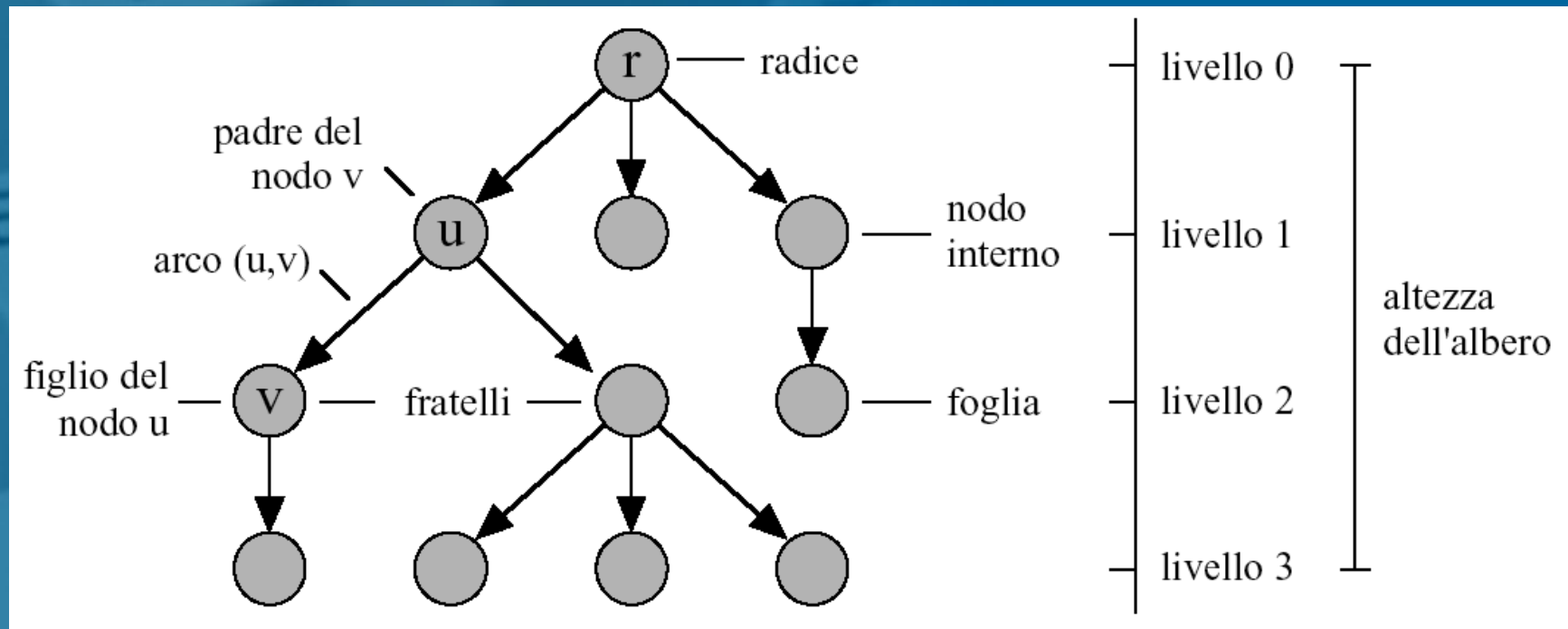
☹️ Ogni implementazione elementare ha almeno un'operazione che comporta un **costo lineare**! Voglio fare meglio...

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

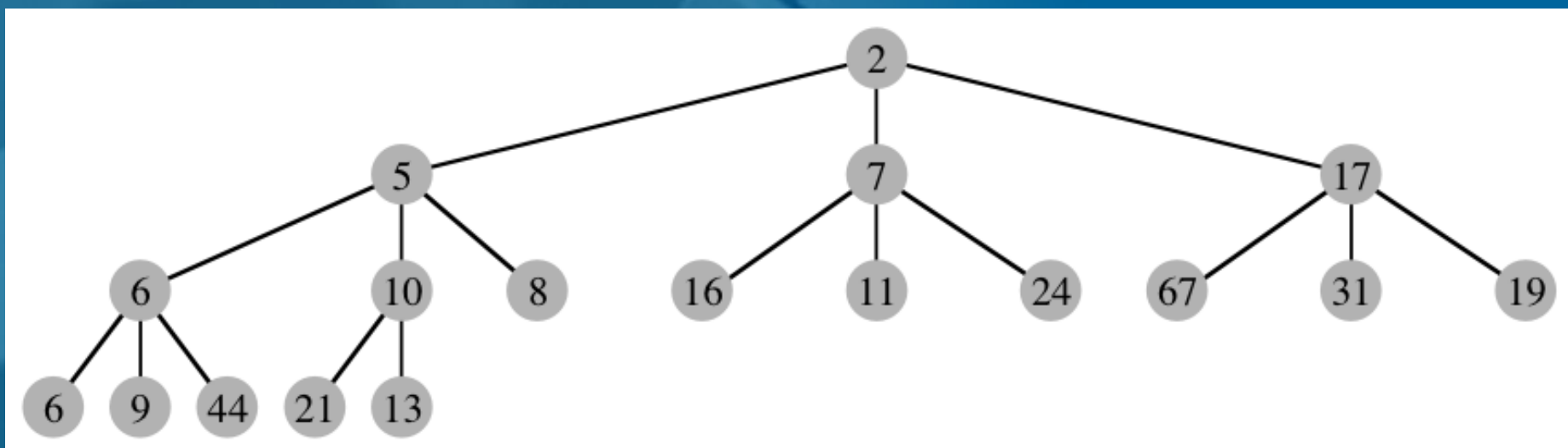
Definizione

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

procedura *muoviAlto*(v)

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

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

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)

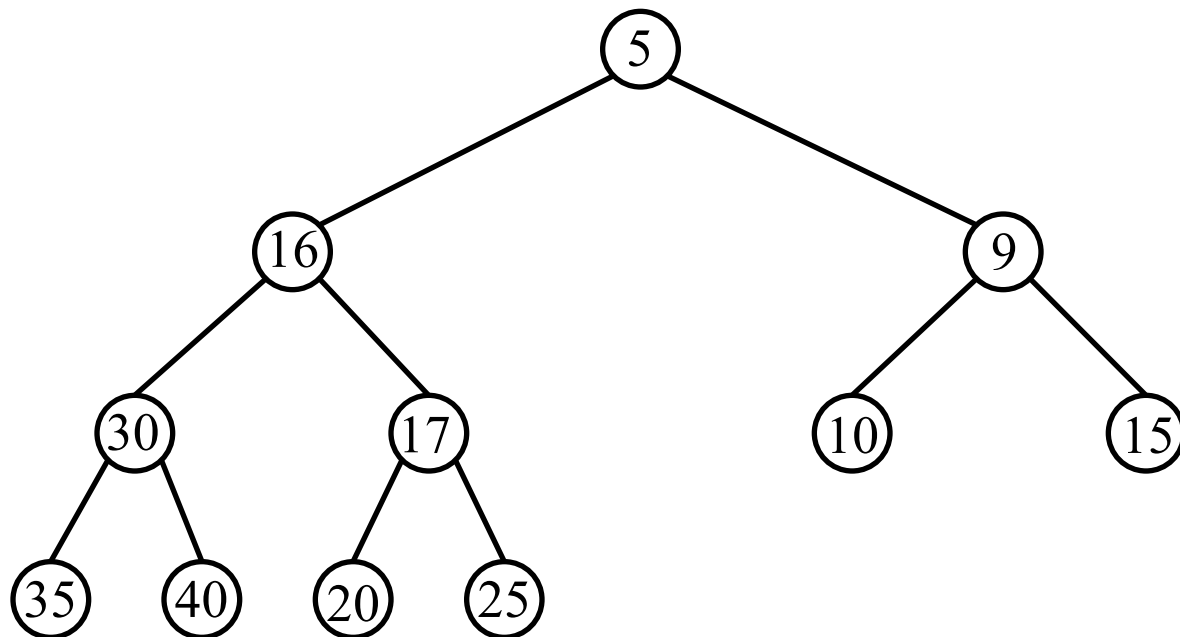
Crea un nuovo nodo v con elemento e e chiave k , e posizionalo come foglia nella prima posizione disponibile sull'ultimo livello di T . La proprietà dell'ordinamento a min-heap viene poi ripristinata spingendo il nodo v verso l'alto tramite ripetuti scambi di nodi (procedura **muoviAlto**).

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

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

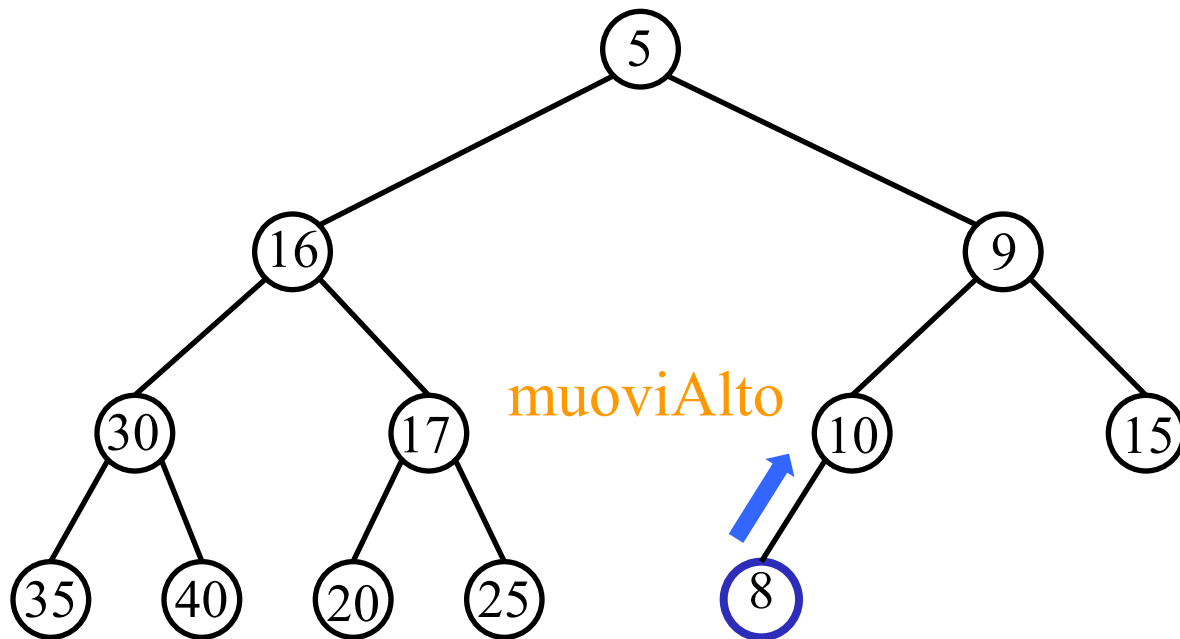
Risposta: Mantengo un puntatore al padre della prima foglia disponibile. Ma come faccio a tenere aggiornato questo puntatore a valle di inserimenti e cancellazioni? Pensateci...ovviamente devo spendere $O(\log_d n)$, per non eccedere nei costi

insert(elem e, chiave k)



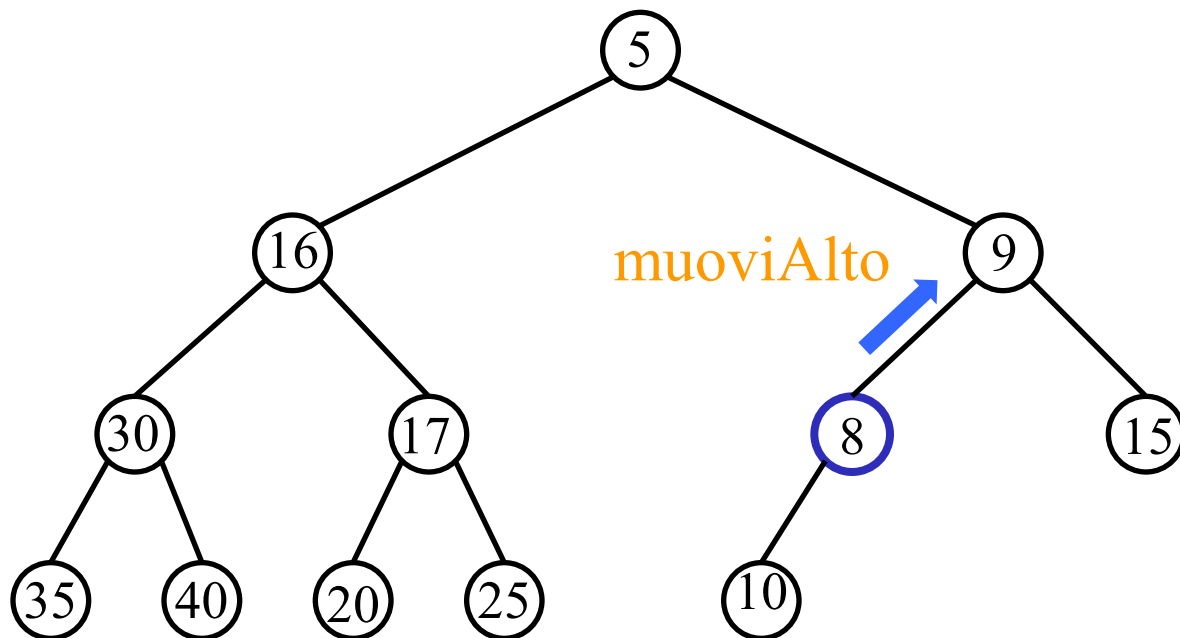
Insert(e,8)

insert(elem e, chiave k)



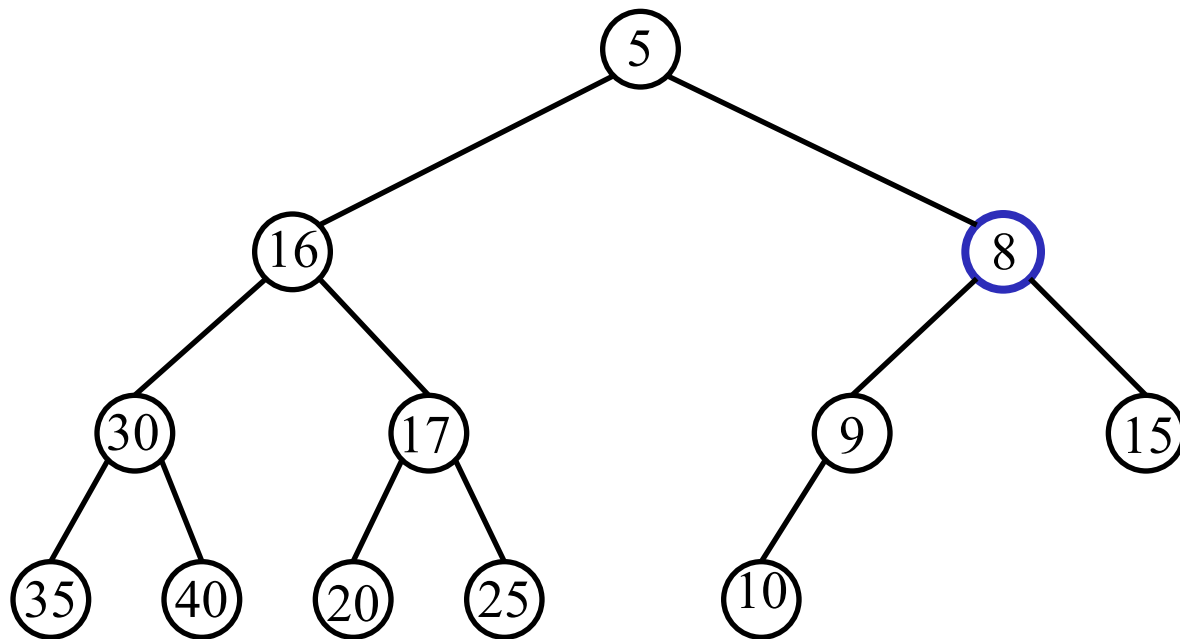
Insert(e,8)

insert(elem e, chiave k)



Insert(e,8)

insert(elem e, chiave k)



Insert(e,8)

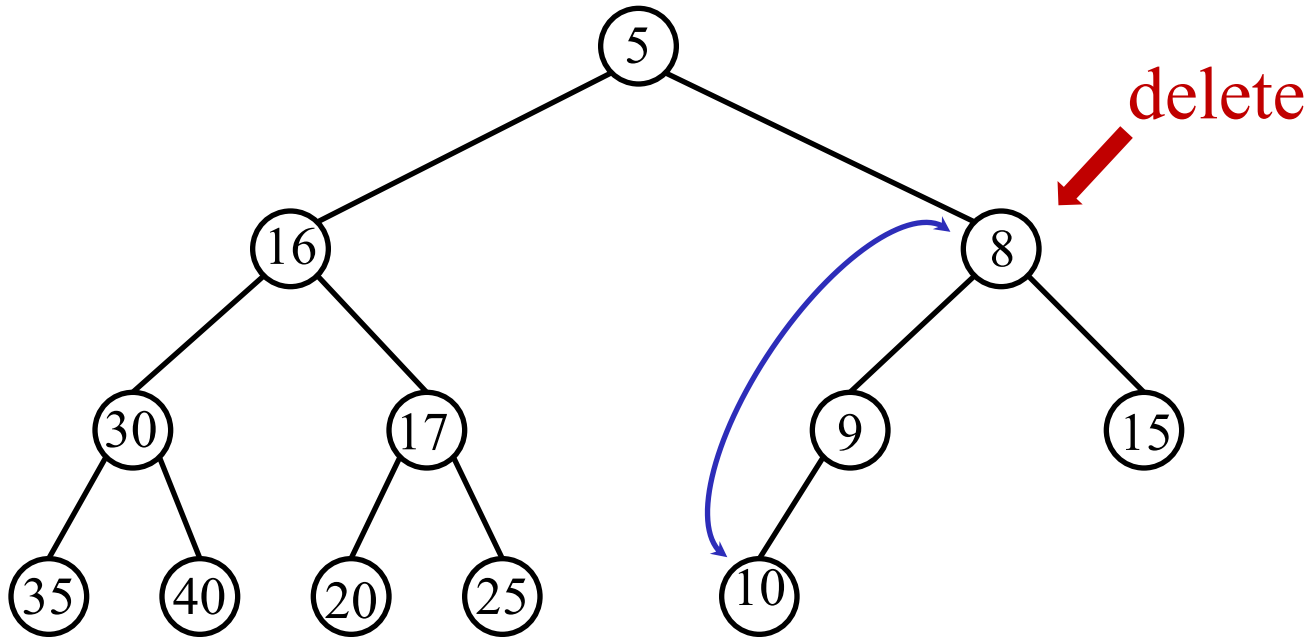
delete(elem e)

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

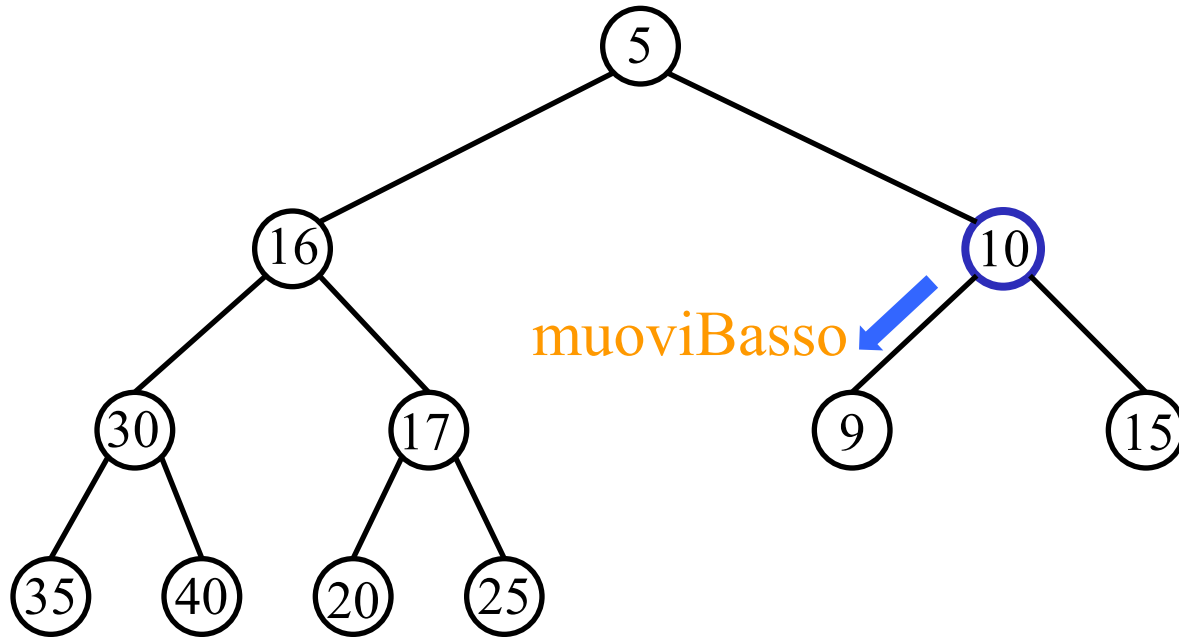
$T(n)$ dipenderà da quale situazione si verificherà: se l'elemento spostato è più piccolo del padre, richiamo **muoviAlto** e spendo $O(\log_d n)$, se invece l'elemento spostato è più piccolo di qualcuno dei suoi figli, richiamo **muoviBasso** e spendo $O(d \log_d n)$. Quindi, la **delete** può essere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

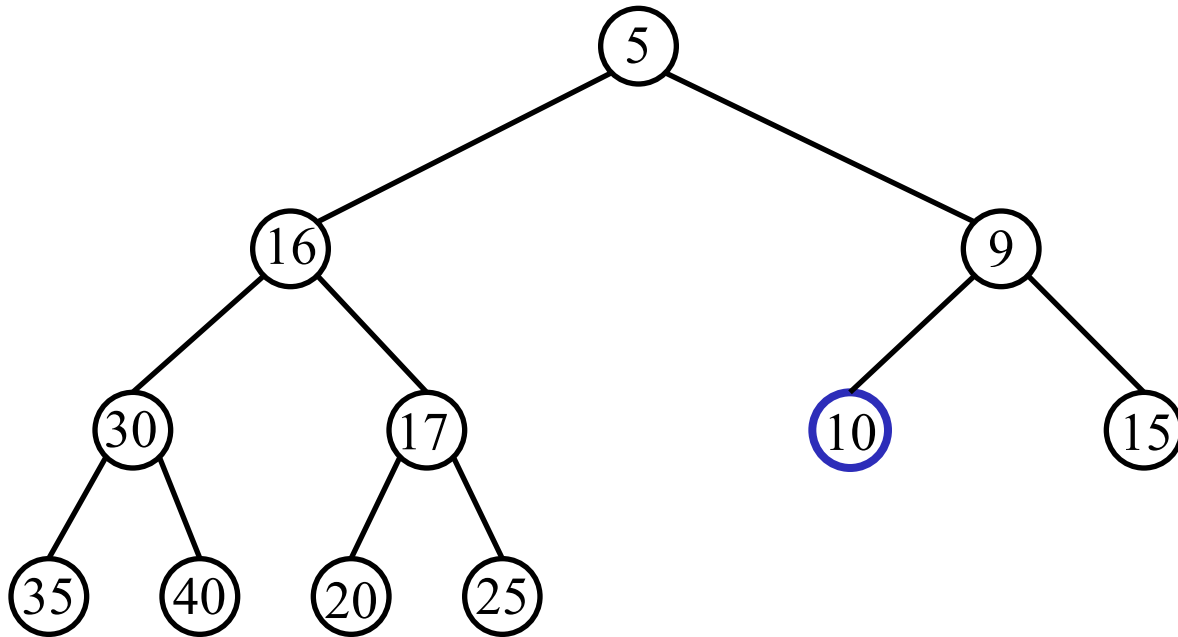
delete(elem e)



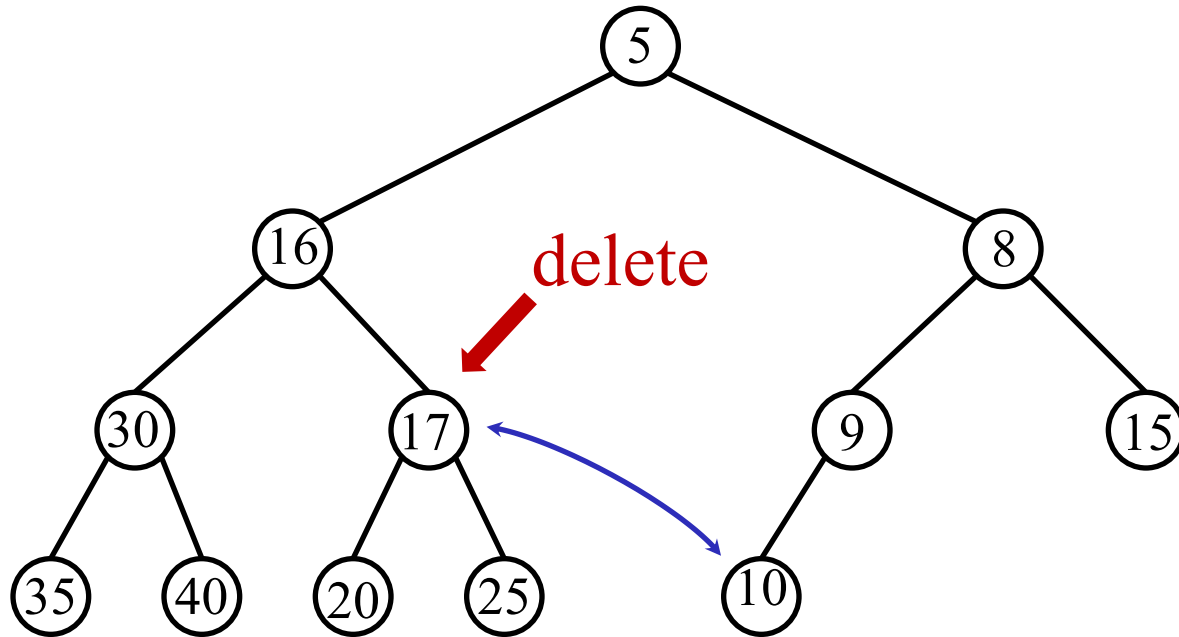
delete(elem e)



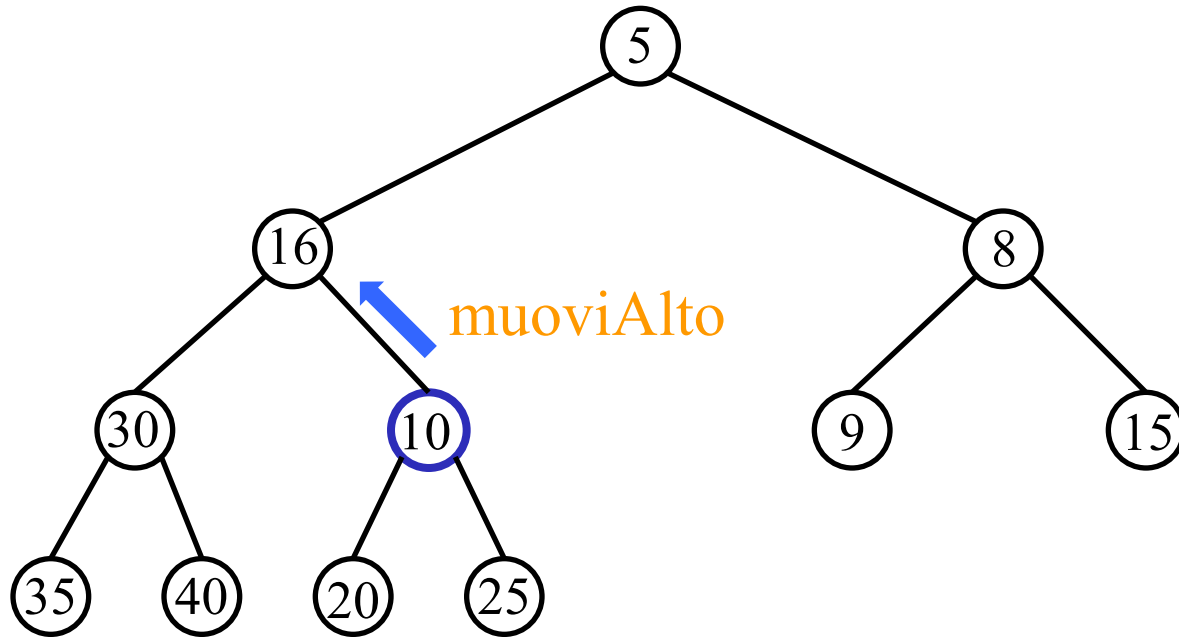
delete(elem e)



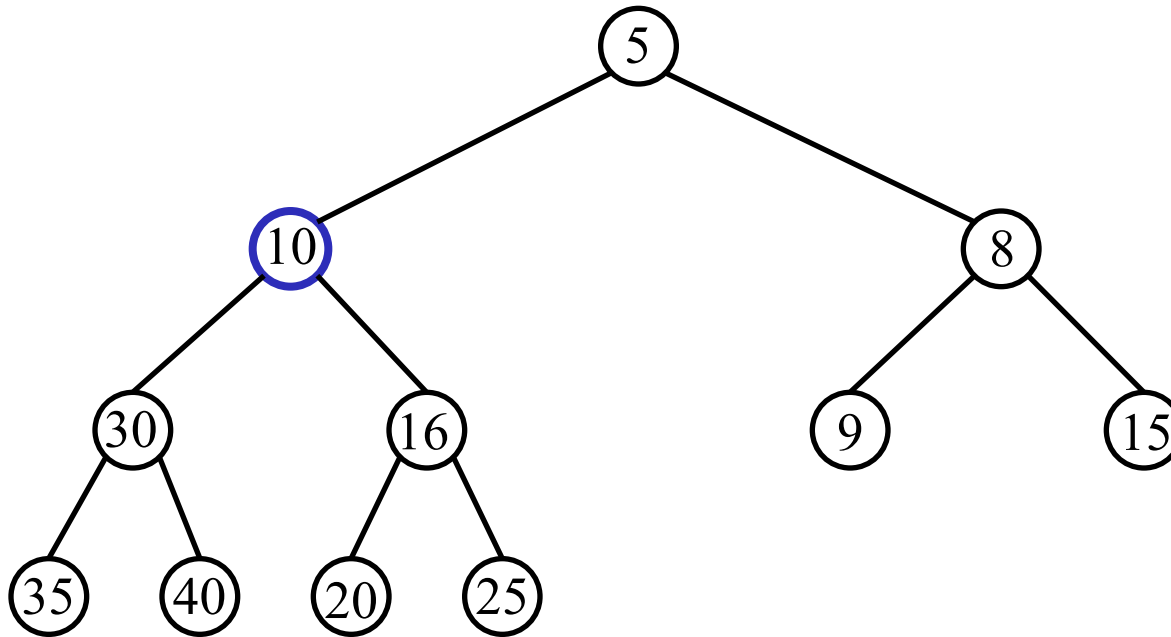
delete(elem e)



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

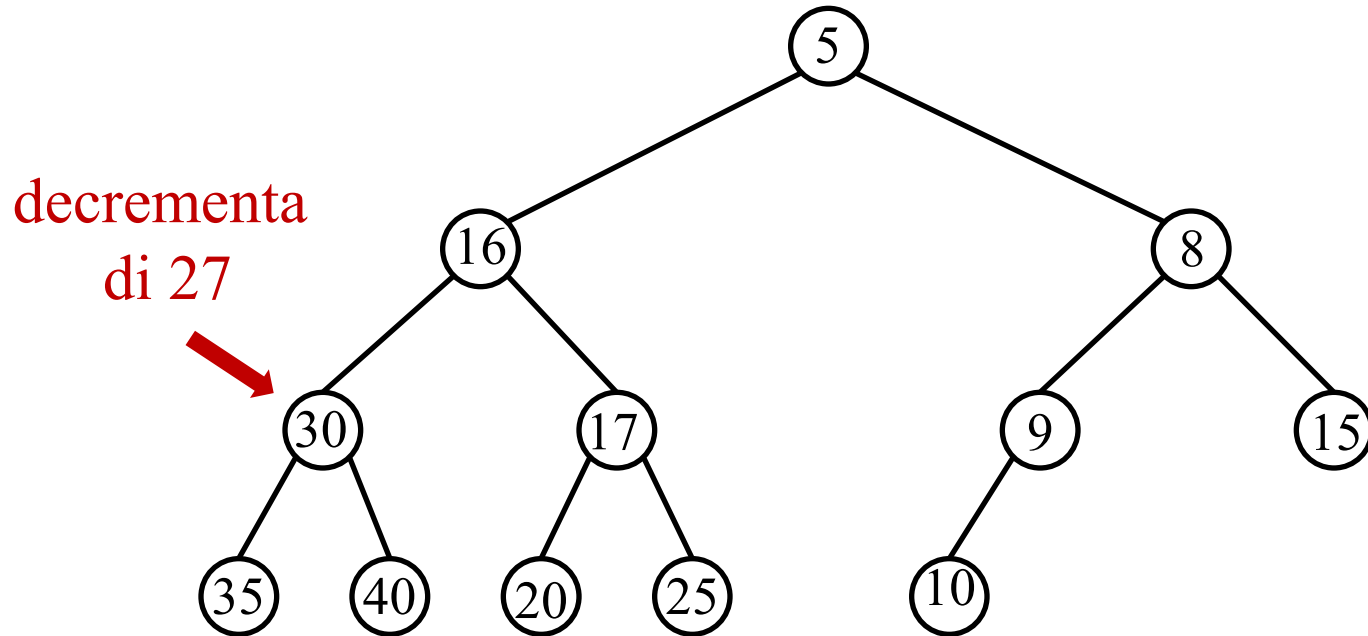
$T(n) = O(d \log_d n)$ per l'esecuzione di **muoviBasso**

decreaseKey(elem e , chiave Δ)

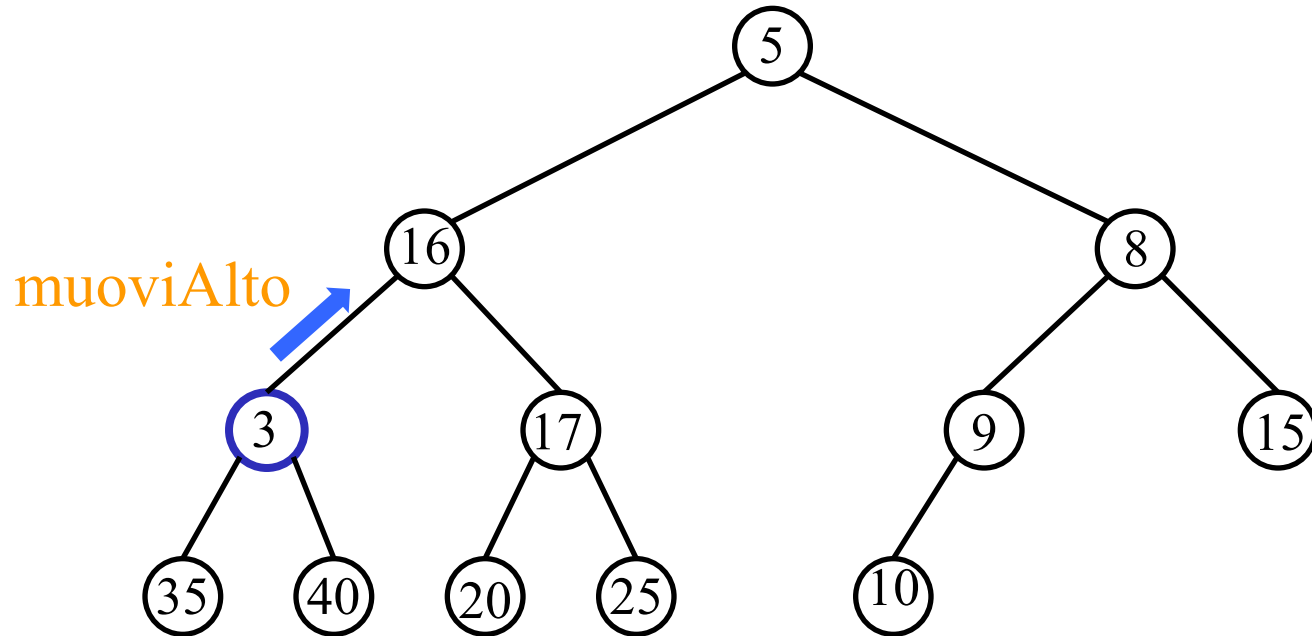
decrementa il valore della chiave nel nodo v contenente l'elemento e della quantità richiesta Δ . Ripristina poi la proprietà dell'ordinamento a heap spingendo il nodo v verso l'alto tramite ripetuti scambi di nodi.

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

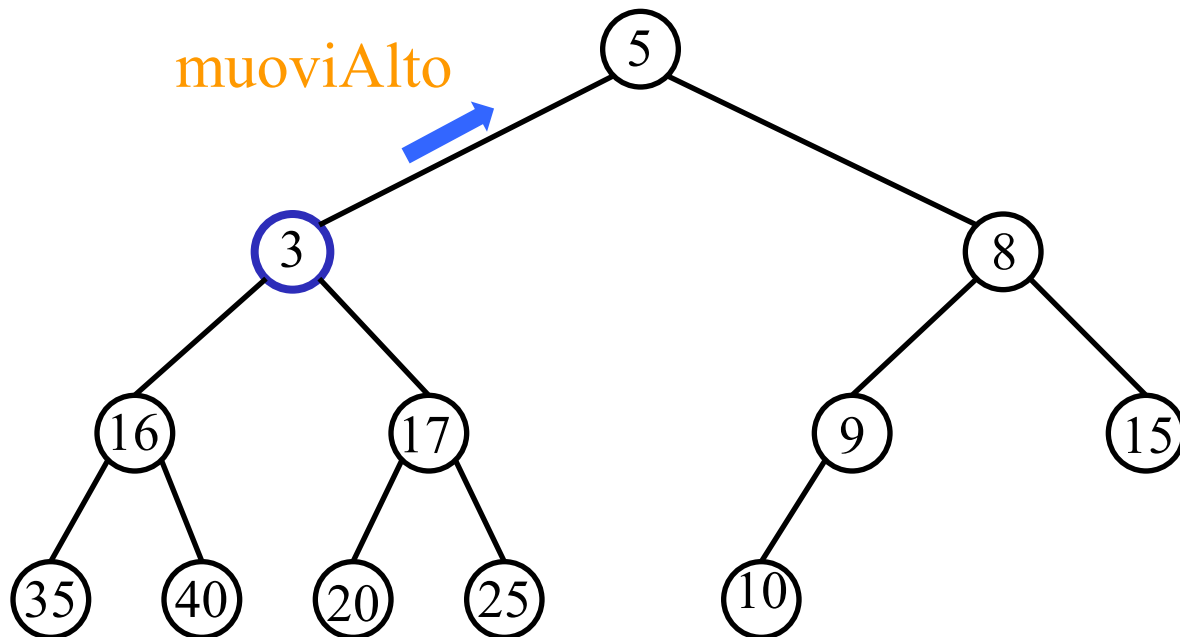
decreaseKey(elem e, chiave d)



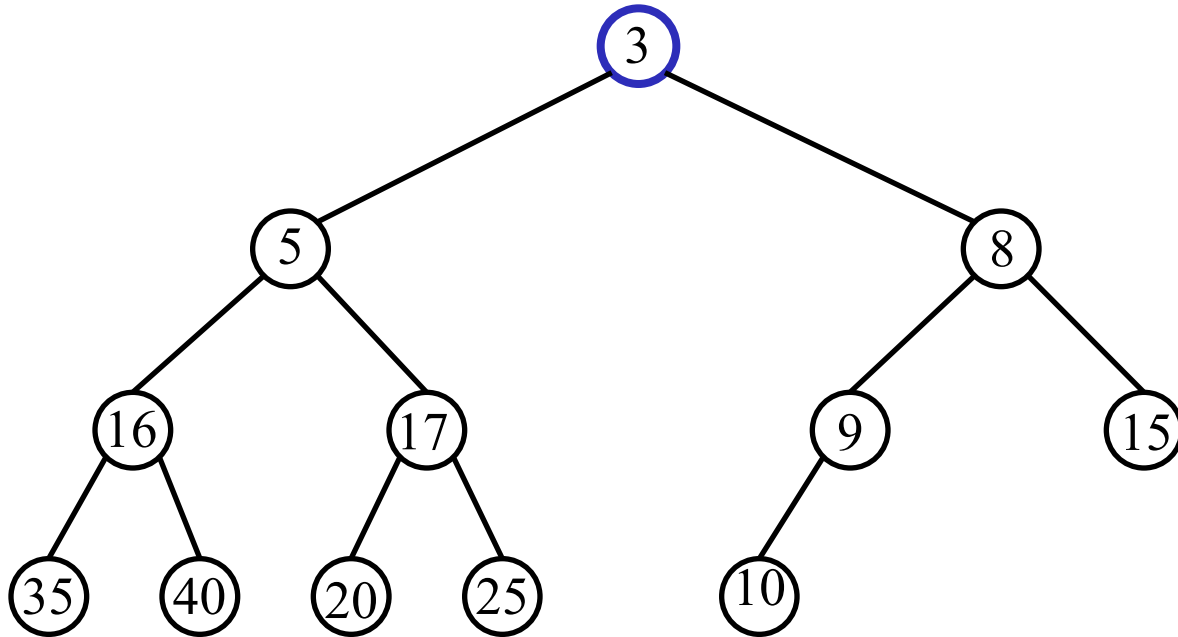
decreaseKey(elem e, chiave d)



decreaseKey(elem e, chiave d)



decreaseKey(elem e, chiave d)



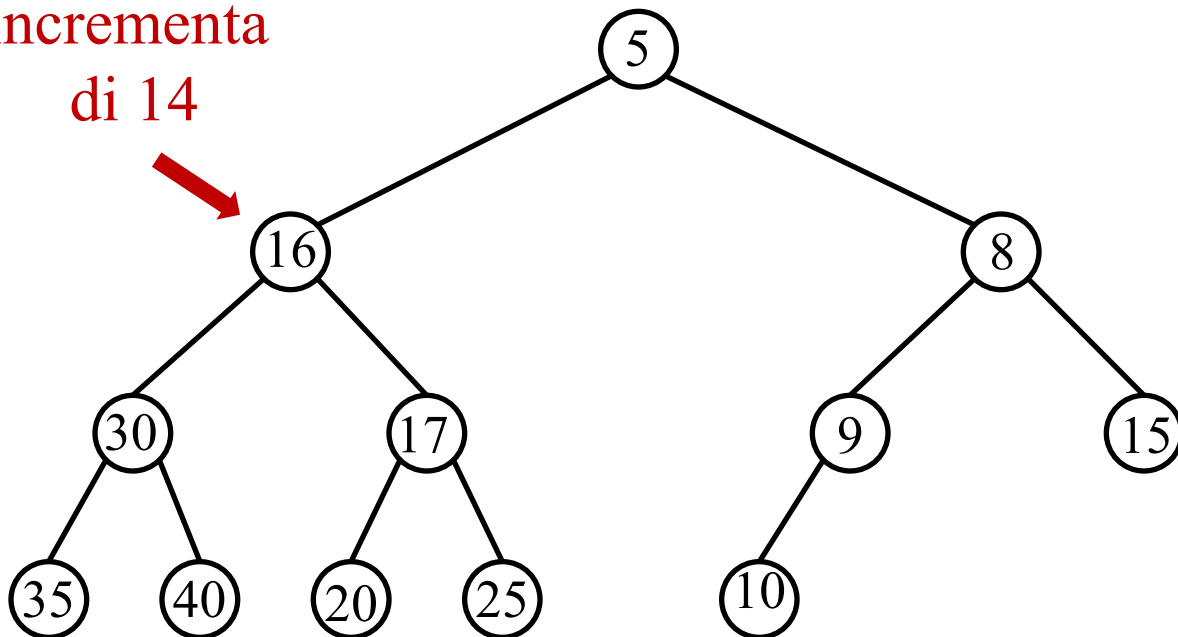
increaseKey(elem e , chiave Δ)

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

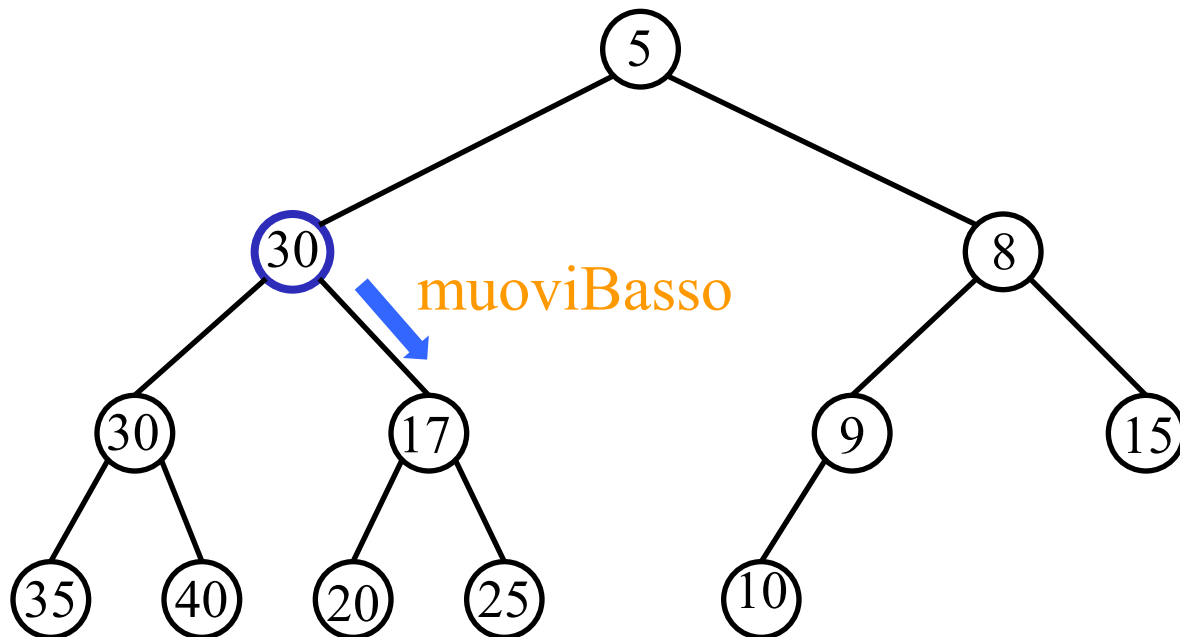
$T(n) = O(d \log_d n)$ per l'esecuzione di **muoviBasso**

increaseKey(elem e, chiave d)

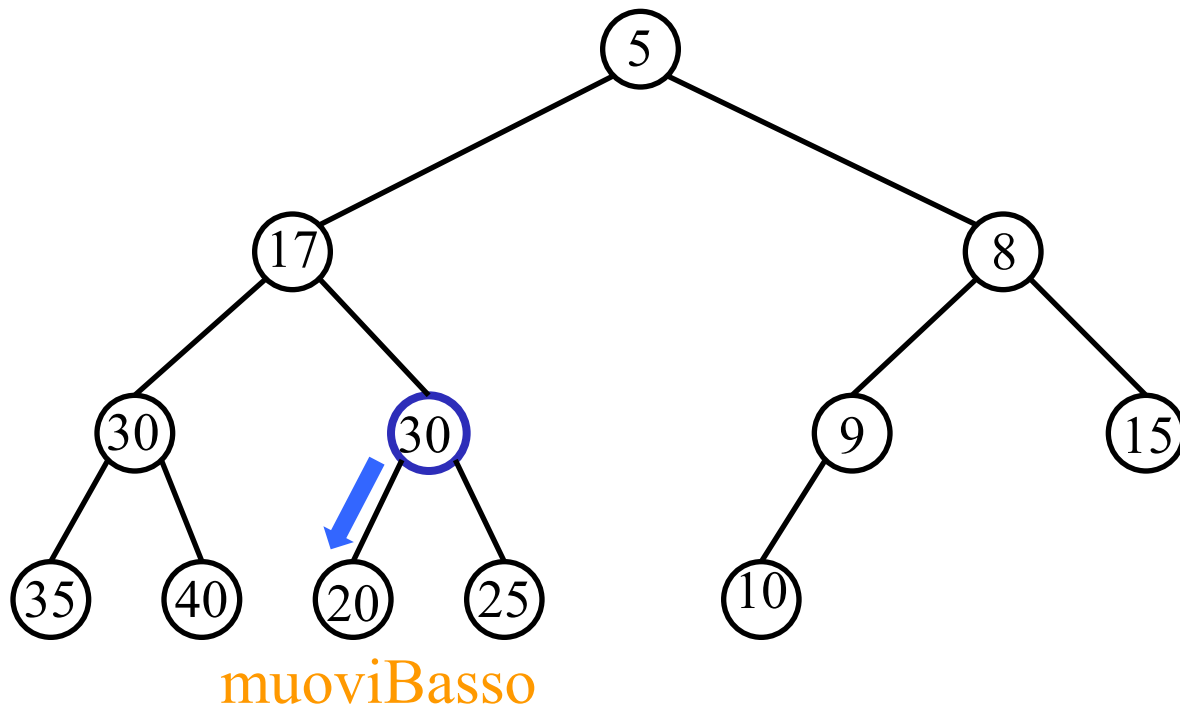
incrementa
di 14



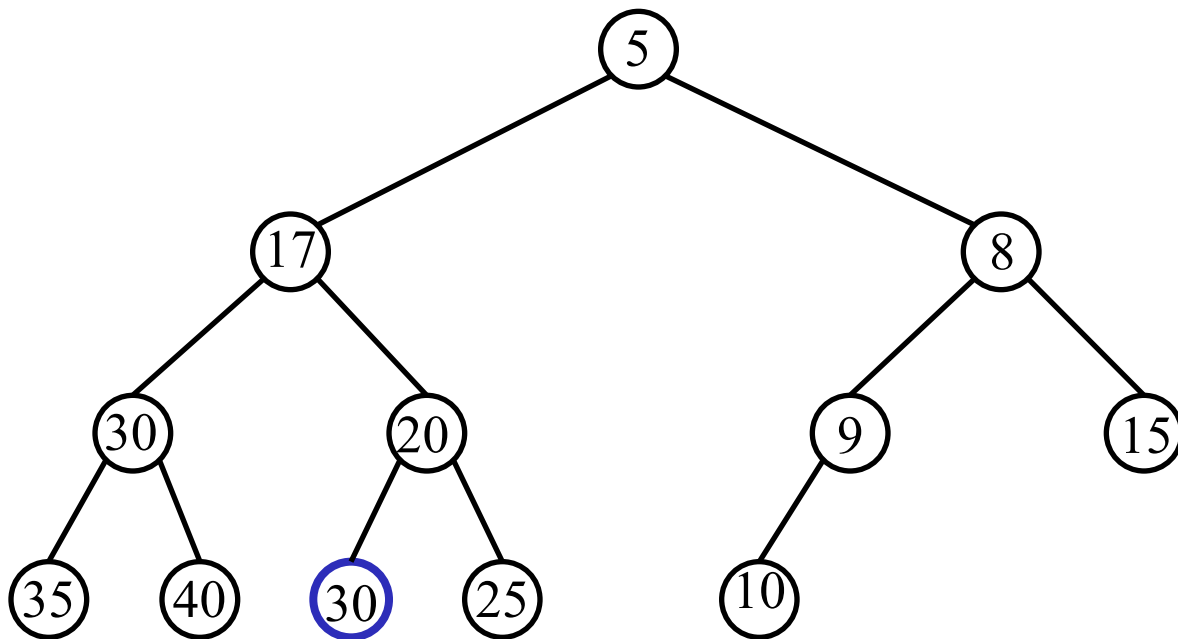
increaseKey(elem e, chiave d)



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:

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

\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).