

Problema della Coda con priorità

```
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:
    findMin() -> elem:
        Restituisce l'elemento in S con la chiave minima

    insert(elem e, chiave k):
        Aggiunge a S un nuovo elemento e con chiave k

    delete(elem e):
        Cancella da S l'elemento e

    deleteMin():
        Cancella da S l'elemento con chiave minima

    increaseKey(elem e, chiave d):
        Incrementa della quantità d la chiave dell'elemento e in S

    decreaseKey(elem e, chiave d):
        decrementa della quantità d la chiave dell'elemento e in S

    merge(CodaPriorita c1, CodaPriorita c1) -> CodaPriorita:
        Restituisce una nuova coda con priorità  $c3 = c1 \cup c2$ 
```

Applicazioni:

- Gestione code in risorse condivise
- Gestione priorità in processi concorrenti
- Progettazione di algoritmi efficienti per diversi problemi (calcolo cammini minimi).

Tabella delle implementazioni elementari

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

Come si può notare abbiamo con ogni implementazione **almeno una** delle operazioni che ci costa in tempo lineare.

Implementazioni evolute

- d-heap
- Heap binomiali
- Heap di Fibonacci

d-heap

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

1. **Struttura:** Completo almeno fino al penultimo livello, e tutte le foglie sull'ultimo livello sono compattate verso sinistra.
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 (inverso) dell'heap (min-heap):** $chiave(v) \geq chiave(parent(v))$ per ogni nodo v diverso dalla radice.

Proprietà:

1. Un d-heap ha altezza $\Theta(\log_d(n))$
2. La **radice** contiene l'elemento con **chiave minima**
3. Può essere rappresentato tramite vettore posizionale.

Procedure ausiliarie

Procedure che torneranno utili per implementare le altre operazioni:

```
procedura muoviAlto(v):          T(n) = O(log_d(n))
    while(v != radice(T) and chiave(v) < chiave(padre(v))) do
```

```
scambia il posto  $v$  e  $\text{padre}(v)$  in  $T$ 
```

```
procedura muoviBasso( $v$ )           $T(n) = O(\log_d(n))$   
    repeat  
        sia  $u$  il figlio di  $v$  con la minima chiave( $u$ ), se esiste  
        if( $v$  non ha figli o  $\text{chiave}(v) \leq \text{chiave}(u)$ ) break  
        scambia di posto  $v$  e  $u$  in  $T$ 
```

Osservazioni:

MuoviBasso è semplicemente **fixHeap**


findMin()

```
findMin() -> elem:  
    restituisci l'elemento nella radice di  $T$ 
```

Complessità costante.

insert(elem e , chiave k)

Creiamo un nodo v con elemento e e chiave k in modo che sia l'ultimo elemento dell'albero T .
Rispristiniamo l'ordinamento dell'heap spingendo il nodo **verso l'alto** e scambiando nodi.

 **Complessità -> $O(\log_d(n))$ per l'esecuzione di muoviAlto.**

delete(elem e) e deleteMin

Scambia il nodo v contenente l'elemento e con una qualunque foglia u sull'ultimo livello di T , poi elimina v . Ripristina l'ordinamento spostando u verso la posizione corretta con le **procedure ausiliarie**.

 **Complessità -> $O(\log_d(n))$ per l'esecuzione di muoviAlto() o muoviBasso()**

decreaseKey(elem e , chiave d)

Decrementa il valore della chiave nel nodo v contenente l'elemento e della quantità richiesta d .
Ripristina l'ordinamento **spingendo il nodo v verso l'alto** e scambiando i nodi.

⚠ **Complessità -> $O(\log_d(n))$ per l'esecuzione di `muoviAlto()`**

increaseKey(elem e, chiave d)

Aumenta il valore della chiave nel nodo v contenente l'elemento e della quantità richiesta d .
Ripristina l'ordinamento **spingendo il nodo v verso il basso** e scambiando i nodi.

Complessità -> $O(\log_d(n))$ per l'esecuzione di `muoviBasso()`

merge(CodaPriorità c_1 , CodaPriorità c_2)

Abbiamo due metodi diversi:

1. **Costruire da zero una nuova coda:** Distruggendo le due iniziali.

Come:

- Generalizzazione della procedura **heapify**
- Rendo i sottoalberi della radice heap ricorsivamente e chiamo **muoviBasso** sulla radice.

Complessità -> $T(n) = dT(n/d) + O(d \log_d(n))$ dove: $n = |c_1| + |c_2|$

Teorema Master -> $T(n) = \Theta(n)$

2. **Inserendo ripetutamente:** Gli elementi della coda più piccola in quella più grande.

Come:

- Inseriamo ad uno ad uno tutti gli elementi della coda più piccola nella coda più grande.

Sia $k = \min[|c_1|, |c_2|]$ e $n = |c_1| + |c_2|$

Eseguiamo quindi k inserimenti nella coda più grande.

Complessità -> $O(k \log(n))$ con $n = |c_1| + |c_2|$

L'approccio conviene quindi per $k \log(n) = o(n) \rightarrow k = o(n/\log(n))$

Osservazione

Nel caso peggiore entrambe le operazioni hanno un costo di $\Omega(n)$

Riepilogo

Per il momento non siamo ancora riusciti a creare una struttura in grado di eseguire tutte le operazioni in tempo minore di lineare.

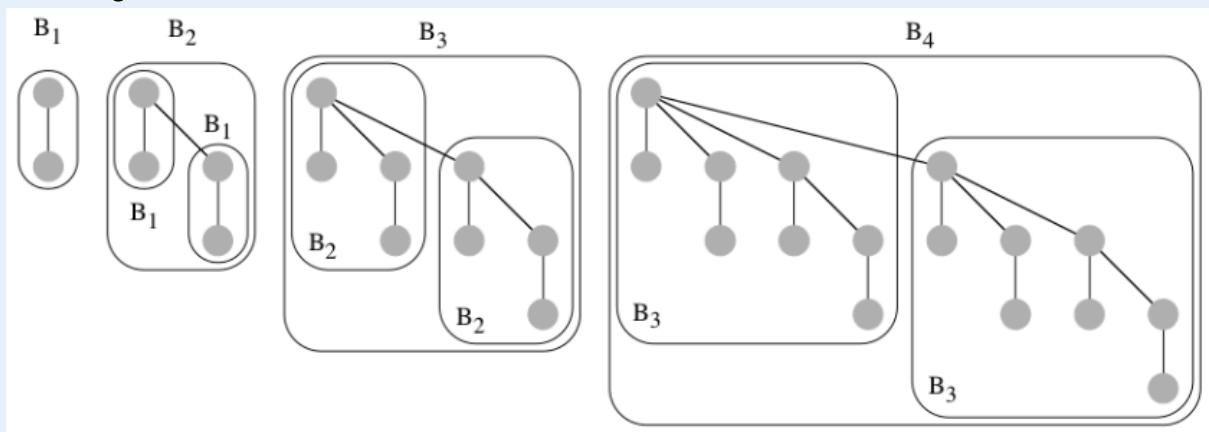
Per riuscire a risolvere il problema dobbiamo introdurre nuovi tipi di heap:

Alberi Binomiali

Alberi binomiali:

Un albero binomiale B_i è definito ricorsivamente come segue:

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



Proprietà:

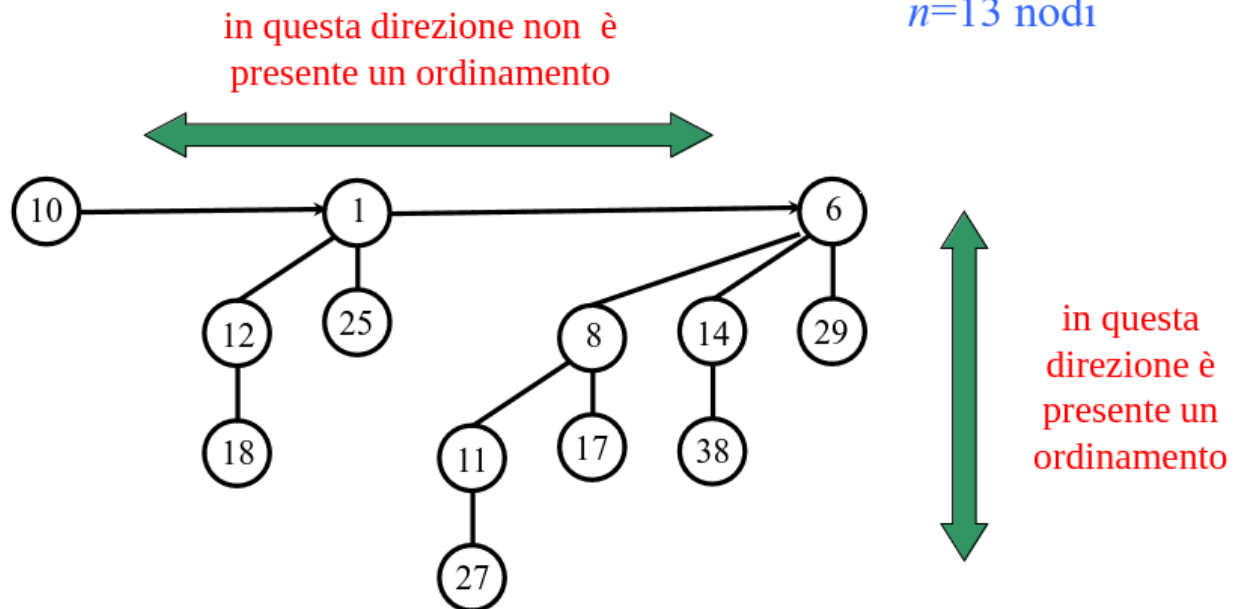
1. Numero di nodo ($|B_h|$) : $n = 2^h$
2. Grado della radice: $D(n) = \log_2(n)$
3. Altezza: $H(n) = h = \log_2(n)$
4. Figli della radice: I sottoalberi radicati nei figli della radice di B_h sono B_0, B_1, \dots, B_{h-1} .

Heap Binomiali

Un heap binomiale è una **foresta di alberi binomiali** che gode delle seguenti proprietà:

- **Unicità:** Per ogni intero $i \geq 0$, esiste al più un B_i nella foresta.
- **Contenuto informativo:** Ogni nodo v contiene un lemento $elem(v)$ ed una chiave $chiave(v)$ presa da un dominio totalmente ordinato.
- **Ordinamento a heap:** $chiave(v) \geq chiave(parente(v))$ per ogni nodo v diversi da una delle radici.

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



Nota

Ci sta una correlazione tra gli alberi e il numero dei nodi presenti, infatti:

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

13 in binario è 1101, quindi il nostro albero è composto da B_0, B_2, B_3 .

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 $B_{i0}, B_{i1}, \dots, B_{ih}$, dove i_0, i_1, \dots, i_h corrispondono alle posizioni degli 1. nella rappresentazione in base 2 di n .

Ne consegue che in un heap binomiale con n nodi, vi sono al più $\lfloor \log \rfloor$ alberi binomiali, ciascuno con grado ed altezza $O(\log n)$.

Proprietà ausiliaria

Utile per mantenere la struttura del heap binomiale:

```
Procedura ristrutturata(): T(n): lineare nel numero di alberi binomiali in  
input
```

```
    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 la chiave più piccola come genitore della radice con chiave più grande

$i = i + 1$

Realizzazione

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()` -> $elem$:

Scorre le radici di H e restituisce l'elemento con chiave minima

`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

`deleteMin()`:

Trova l'albero T_h con radice a chiave minima. Togliendo la radice da T_h

esso si spezza in h alberi binomiali, che vengono aggiunti ad H .

Ripristina poi la proprietà di unicità di H mediante fusioni successive dei doppietti B_i

`decreaseKey(elem e, chiave d)`:

Decrementa di d la chiave nel nodo contenente l'elemento e . Ripristina

poi la proprietà dell'ordinamento a heap spiendendo verso l'alto

ripetutamente tramite ripetuti scambi di nodi.

```

delete(elem e):
    Richiama decreaseKey(e, -inf) e poi deleteMin()

increaseKey(elem e, chiave d):
    Richiama delete(e) e poi insert(elem,k+d), dove k è la
chiave associata
    all'elemento e.

merge(codaprio.c_1,codaprio.c_2)->codaPrio:
    Unisce gli alberi c_1 e c_2 in un nuovo heap binomiale c_3.
    Ripristina poi la proprietà di unicità nell'heap binomiale
c_3 mediante
    fusioni successive dei doppietti B_i

```

Costo delle operazioni

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

Heap di Fibonacci (Fredman, Tarjan, 1987)

Definizione di Heap binomiale rilassato:

Si ottiene da un heap binomiale **rilassando** la proprietà di unicità dei B_i e usando un atteggiamento "pigro" nell'insert().

Gli heap di Fibonacci si ottengono da heap binomiali rilassati indebolendo la struttura dei B_i che non sono più necessariamente alberi binomiali.

	FindMin	Insert	Delete	DeleteMin	IncKey	DecKey	merge
d-heap	$O(1)$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(n)$
Heap Binomiali	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$
Heap di Fibonacci	$O(1)$	$O(1)$	$O(\log(n))$ *	$O(\log(n))^*$	$O(\log(n))$ *	$O(1)^*$	$O(1)$

L'analisi del tempo svolta sul Heap di Fibonacci è **ammortizzata**.

Analisi ammortizzata

Il costo ammortizzato di un'operazione è il costo "medio" rispetto a una sequenza qualsiasi di operazioni.

E' diverso dal costo medio perché non ci sta nessuna distribuzione di probabilità.