

5.1 - Heap

5.2 - Operazioni su Heap

5.3 - Heap Sort

Max-Heap

Idea

Struttura dati per accedere **sempre al valore maggiore** in maniera più efficiente rispetto ad un vettore ordinato.

Spesso viene usato per salvare una **lista di chiavi** per accedere a dati satellite, difatti useremo questo nome per intendere i valori al suo interno

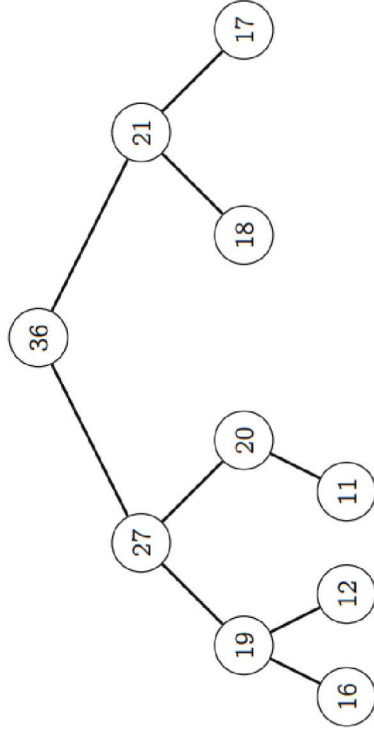
Un min-heap sarà **analogo con i minimi** e con un operazione di **decremento**

Rappresentazione ad Albero

Proprietà: Albero

Nonostante il max-heap sia un **vettore**, possiamo rappresentarlo come un **albero binario** dove

- Ogni nodo padre ha una chiave **maggiore o uguale dei singoli figli**, avendo quindi la **chiave massima nella radice**
- Tutti i piani meno l'ultimo sono **completamente bilanciati**
- Le **foglie devono essere consecutive** da sinistra verso destra



1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
36	27	21	19	20	18	17	16	12	11

Per calcolare l'altezza dell'albero lo consideriamo completo, considerando che se mancassero dei valori basterà arrotondare alla **parte intera superiore**

$$n = 2^h - 1 \iff n + 1 = 2^h \iff h = \lceil \log_2(n + 1) \rceil = \Theta(\log(n))$$

Operazioni e Scopo

Operazioni

- [Costruire un Max Heap](#)
- [Trovare il massimo](#)
- [Estrarre il massimo](#)
- [Inserire un valore](#)
- [Incrementare un valore](#)

In generale, le operazioni che hanno un costo pesante in un vettore ordinato (dinamiche) hanno un costo leggero in uno disordinato e viceversa.

Essendo un heap una via di mezzo, le operazioni possibili vengono fatte quasi tutte con un costo medio di $\log(n)$, portando per le operazioni possibili quindi una buonissima efficienza senza rinunciare ad una delle due parti

≡ Esempio: Code con Priorità

In una coda con priorità, le operazioni possibili sono

- 1. **Trovare** il massimo
- 2. **Estrarre** il massimo
- 3. **Inserire** un valore

Se implementiamo con un **vettore ordinato**, otteniamo come costi

- 1. $\Theta(1)$
- 2. $\Theta(1)$
- 3. $\Theta(n)$

Se implementiamo con un **vettore disordinato**, otteniamo come costi

- 1. $\Theta(n)$
- 2. $\Theta(n)$
- 3. $\Theta(1)$

Possiamo notare come le operazioni hanno esattamente i costi invertiti. Ma se implementiamo con un max-heap, otterremo un costo non sempre costante ma sempre efficiente

- 1. $\Theta(1)$
- 2. $\Theta(\log(n))$
- 3. $\Theta(\log(n))$

Navigazione nel Vettore

Spostamento tra i nodi dell'albero



Idea

Traduciamo gli spostamenti sull'albero in spostamento dell'indice sul vettore, ignorando la fuoriuscita da quest'ultimo

PARENT(i)

1 return floor(i / 2)

Parametri: i=indice del nodo nel vettore
Return: indice dell'ipotetico nodo padre

LEFT(i)

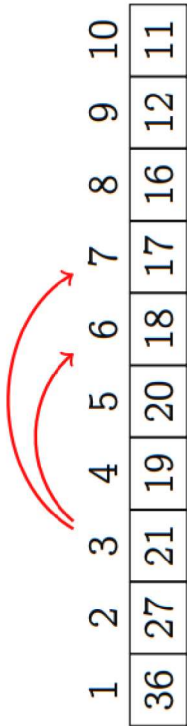
1 return 2i

Parametri: i=indice del nodo nel vettore
Return: indice dell'ipotetico figlio sinistro

RIGHT(i)

1 return 2i + 1

Parametri: i=indice del nodo nel vettore
Return: indice dell'ipotetico figlio destro



Costo Computazionale

$\Theta(1)$

Heapify

Trasformazione di un singolo nodo in un heap parziale

Idea

Preso un nodo

- Se è maggiore dei singoli figli o è una foglia è al suo posto
- Se no scambialo di posto con il maggiore tra i due figli e ripeti ricorsivamente

MAX-HEAPIFY(A, i)

```
1  l = LEFT(i)
2  r = RIGHT(i)
3
4  if l <= A.heap_size and A[l] > A[i]
5      largest = l
6  else
7      largest = i
8  if r <= A.heap_size and A[r] > A[largest]
9      largest = r
10
11 if largest != i
12     exchange A[i] with A[largest]
13     MAX-HEAPIFY(A, largest)
```

Parametri: A=heap, i=indice del nodo di partenza

Il caso peggiore si presenterà quando il nodo deve essere spostato lungo tutta l'altezza dell'albero

Costo Computazionale

$$\Theta(\log n)$$

Build Heap

Trasformazione completa in heap del vettore

Idea

Applico [Heapify](#) su ogni nodo.
Possiamo saltare tutte le foglie in quanto senza figli, partendo quindi dalla metà del vettore risalendo fino alla cima

BUILD-MAX-HEAP(A)

```
1  A.heap_size = A.length
2  for i = floor(A.length / 2) downto 1
3      MAX-HEAPIFY(A, i)
```

Parametri: A=heap

Sembrerebbe che il costo computazionale sia $\Theta(n \log(n))$, ma consideriamo l'equazione della funzione partendo dalla radice

$$T(n) = \log(n) + 2(\log(n) - 1) + 4(\log(n) - 2) + \dots + \frac{n}{2}(1)$$

$$\sum_{i=0}^{\log(n)-1} 2^i (\log(n) - i)$$

Ma se consideriamo invece l'equazione partendo dal fondo

Parametri: $A=heap$
Return: valore massimo nello heap

 **Costo Computazionale**

$\Theta(1)$

Modifica

Operazioni di **incremento e decremento (modifica)** di una chiave

 **Idea**

Dopo la modifica del valore di un nodo, bisognerà assicurare il mantenimento della struttura dell'heap

HEAP-INCREASE-KEY(A, i, key)

```
1  if key < A[i]
2      error new key is smaller than current one
3
4  A[i] = key
5  while i > 1 and A[PARENT(i)] < A[i]
6      exchange A[i] with A[PARENT(i)]
7      i = PARENT(i)
```

Parametri: $A=heap$, $i=indice\ chiave\ da\ modificare$, $key=nuovo\ valore$

Il caso peggiore si presenterà quando il nodo deve essere spostato lungo tutta l'[altezza dell'albero](#)

 **Costo Computazionale**

$\Theta(\log(n))$

$$T(n) = \frac{n}{2}(1) + \frac{n}{4}(2) + \dots + \log(n)$$

$$\sum_{i=1}^{\log(n)} \frac{n}{2^i}(i)$$

Ma sapendo che i è una costante e che

$$\sum_{i=1}^{\infty} \frac{1}{2^i} = k > 0$$

Otteniamo

$$\sum_{i=1}^{\log(n)} \frac{n}{2^i}(i) = kn = \Theta(n)$$

 **Costo Computazionale**

$\Theta(n)$

Ricerca

 **Idea**

Se l'heap è ben costruito, il valore massimo/minimo corrisponderà alla radice dell'albero

HEAP-MAXIMUM(A)

```
1  return A[1]
```

Inserimento

Inserimento di una nuova chiave

 **Idea**

La chiave verrà inserita consecutivamente all'ultima foglia, per poi essere posizionata correttamente nella struttura

MAX-HEAP-INSERT(A, key)

```
1 A.heap_size = A.heap_size + 1
2 A[A.heap_size] = -infinity
3 HEAP-INCREASE-KEY(A, A.heap_size, key)
```

Parametri: A=heap, key=chiave da inserire

Presenterà lo stesso costo computazionale dell'[incremento](#)

 **Costo Computazionale**

$$\Theta(\log(n))$$

Estrazione

 **Idea**

Dopo aver trovato il massimo, bisogna rimuoverlo e ricostruire l'heap. Per farlo, possiamo sostituire la radice estratta con l'ultimo valore del vettore, e poi chiamare [Heapify](#) per sistemarlo.

HEAP-EXTRACT-MAX(A)

```
1 if A.heap_size < 1
2   error heap underflow
```

```
3
4 max = HEAP-MAXIMUM(A)
5 A[1] = A[A.heap_size]
6 A.heap_size = A.heap_size - 1
7 MAX-HEAPIFY(A, 1)
8
9 return max
```

Parametri: A=heap

Return: valore massimo dello heap, estraendolo

Presenterà lo stesso costo computazionale di [Heapify](#).

 **Costo Computazionale**

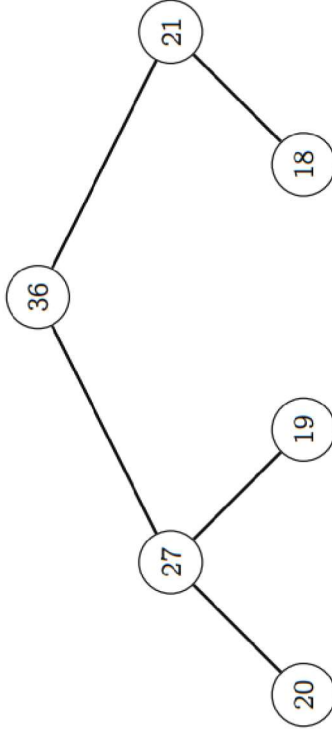
$$\Theta(\log(n))$$

Heap Sort

 **Idea**

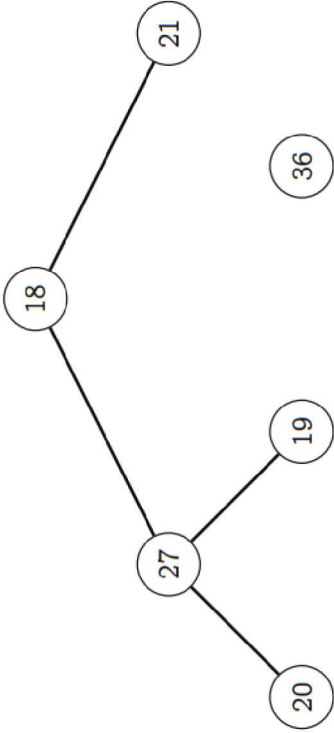
Siccome sappiamo che in un [max heap](#) la radice è sempre il valore massimo, possiamo iterativamente estrarre la radice e posizionarla come ultimo elemento del vettore, fino ad ordinarlo

Per ogni iterazione, partiamo dallo heap che abbiamo costruito



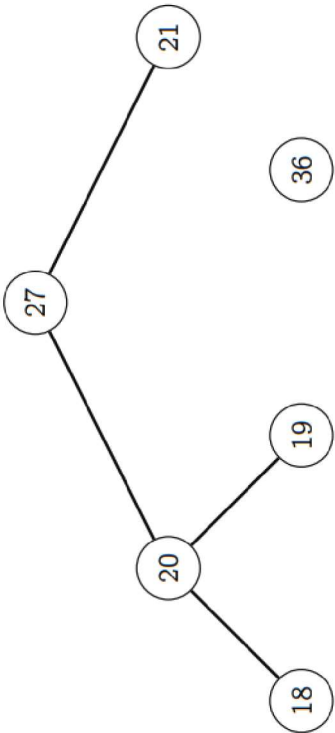
36 | 27 | 21 | 20 | 19 | 18
heap size

Estraiamo il massimo e mettiamo l'ultimo valore come nuova radice



18 | 27 | 21 | 20 | 19 | 36
heap size

Risistemiamo il vettore per essere un heap così da estrarre nuovamente il massimo al prossimo ciclo



27 | 20 | 21 | 18 | 19 | 36
heap size

Possiamo riutilizzare le [operazioni già viste](#) per gli heap

HEAP-SORT(A)

```
1 BUILD-MAX-HEAP(A) // da qui in avanti A sarà un heap
2
3 for i = A.length downto 2
```

```
4 exchange A[1] with A[i]
5 A.heap_size = A.heap_size - 1
6 MAX-HEAPIFY(A, 1)
```

Parametri: A=vettore

Costo Computazionale

Andando a calcolare il costo computazionale, possiamo notare

- BUILD-MAX-HEAP con costo $\Theta(n)$
- MAX-HEAPIFY con costo $\Theta(\log(n))$ ripetuto $n - 1$ volte

Costo Computazionale
 $\Theta(n \log(n))$

Algoritmo In-Place

Il vantaggio di heap-sort rispetto ad altri algoritmi di ordinamento è quello di essere un **algoritmo in-place**

Definizione

Definiamo in-place un algoritmo che lavora direttamente sulle strutture in input **senza allocare strutture dati d'appoggio**

Questo è utile quando si lavora con **sistemi in cui anche la memoria è una risorsa altamente limitata** e che necessita di una gestione efficiente