Algoritmi & Strutture Dati

Andrea Comar

October 2024

Contents

Ι	Concetti Matematici	4							
1	Notazione asintotica 1.1 Notazione O-grande (e o-piccolo)	4 4 5 5 6 6							
2	Cenni utili sui limiti								
3	Stime di Somme	8							
II	${f Algoritmi}$	9							
4	Tabella riassuntiva costi temporali	9							
5	Cenni introduttivi da SISTEMARE	10							
6	Algoritmi di ordinamento e costruzione 6.1 Insertion sort 6.2 Merge sort 6.3 Merge 6.4 Build-Heap (array) 6.5 Heapify (array) 6.6 Extract-Max-Heap 6.7 Heap Sort 6.8 Quick Sort 6.9 Partition 6.10 Selection 6.11 Select	10 10 11 12 13 13 14 14 14 15 15							
7	Algoritmi di ordinamento non basati su scambi e confronti 7.1 Breve intro 7.2 Counting Sort 7.3 Radix Sort 7.4 Bucket Sort	16 16 16 17 17							
Π	III Strutture Dati 18								

8	stru	tture dati lineari	18
	8.1	Array	18
	8.2	Lista	18
	8.3	Pila	18
	8.4	Code di priorità	18
	8.5	Albero Binario	19
	8.6	Max-Heap	19
	8.7	Tabelle di Hash	21
9	8.3 Pila 18 8.4 Code di priorità 18 8.5 Albero Binario 19 8.6 Max-Heap 19 8.7 Tabelle di Hash 21 IV Esercizi e sfide 21 9 esercizi scrittura di algoritmi 21 10 equazioni ricorsive 21 11 esercizi di induzione e correttezza 21 12 sfide 21 12.1 Possibility Majority Candidate 21 12.2 Liste Circolari 21	21 21 21	
			21
12		~	
	12.3	Matrice	21

Part I

Concetti Matematici

1 Notazione asintotica

Strumento per confrontare quale funzioni divergono all'infinito più velocemente. Metodo di confronto tra funzioni di costo degli algoritmi. Caratteristiche:

- $f: \mathbb{N} \to \mathbb{R}^+$
- funzioni monotone crescenti
- $\lim_{n\to\infty} f(n) = \infty$ (divergenti)

In breve la notazione asintotica si basa su tre simboli:

- O (O-grande): rappresenta il caso peggiore, ovvero il **limite asintotico** superiore. "cresce al più come"
- Ω (Omega): rappresenta il caso migliore, ovvero il limite asintotico inferiore "cresce al meno come"
- Θ (theta): rappresenta il caso medio, ovvero il limite asintotico stretto "stesso ordine di grande"

La notazione asintotica si fonda sul concetto di limite, in particolare sul **limite** del rapporto. Di base possiamo riscri

1.1 Notazione O-grande (e o-piccolo)

Notazione O-grande O Abbiamo due definizioni equivalenti:

- $O(g(n)) = \{f(n) | \exists c > 0 \ \exists \bar{n} \ \forall n \geq \bar{n} \ f(n) \leq c \cdot g(N) \}$
- Date $f, g : \mathbb{N} \to \mathbb{R}^+$ monotone crescenti, diciamo che $f(n) \in O(g(n))$ se $\exists c > 0$ $e \exists \bar{n} : \forall n \geq \bar{n}$ $f(n) \leq c \cdot g(n)$

Di base entrambe fanno riferimento al concetto di limite del rapporto

•
$$\limsup_{n \to \infty} \left| \frac{f(n)}{g(n)} \right| < \infty \Leftrightarrow f(n) = O(g(n))$$

Diciamo che g(n) domina f(n), ovvero f(n) ha un ordine di grandezza minore o uguale a g(n).

notazione o-piccolo o Se nelle definizioni invece di $\exists c$ vale per $\forall c$ si parla di notazione o-piccolo. Quindi vale il seguente limite:

$$\bullet \ \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0 \Leftrightarrow f(n) = o(g(n))$$

Di conseguenza $f(n) = o(g(n)) \Rightarrow f(n) = O(g(n))$, NON il contrario.

1.2 Notazione Omega-grande (e omega-piccolo)

Notazione Omega-grande Ω Abbiamo due definizioni equivalenti:

- $\Omega(g(n)) = \{f(n) | \exists c > 0 \ \exists \bar{n} \in \mathbb{N} \ \forall n \geq \bar{n} \ f(n) \geq c \cdot g(N) \}$
- Date $f,g:\mathbb{N}\to\mathbb{R}^+$ monotone crescenti, diciamo che $f(n)\in\Omega(g(n))$ se $\exists c>0$ e $\exists \bar{n}:\forall n\geq \bar{n}$ $f(n)\geq c\cdot g(n)$

Di base entrambe fanno riferimento al concetto di limite del rapporto

•
$$\liminf_{n \to \infty} \left| \frac{f(n)}{g(n)} \right| > 0 \Leftrightarrow f(n) = \Omega(g(n))$$

notazione omega-piccolo ω Se nelle definizioni invece di $\exists c$ vale per $\forall c$ si parla di notazione omega-piccolo. Quindi vale il seguente limite:

•
$$\lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty \Leftrightarrow f(n) = \omega(g(n))$$

Di conseguenza $f(n) = \omega(g(n)) \Rightarrow f(n) = \Omega(g(n))$, NON il contrario.

1.3 Notazione Theta

Notazione Theta Θ Abbiamo due definizioni equivalenti:

- $\Theta(g(n)) = \{ f(n) | \exists c_1, c_2 > 0 \ \exists \bar{n} \in \mathbb{N} \ \forall n \ge \bar{n} \ c_1 \cdot g(n) \le f(n) \le c_2 \cdot g(n) \}$
- Date $f, g : \mathbb{N} \to \mathbb{R}^+$ monotone crescenti, diciamo che $f(n) \in \Theta(g(n))$ se $\exists c_1, c_2 > 0$ $e \exists \bar{n} : \forall n \geq \bar{n} \ c_1 \cdot g(n) \leq f(n) \leq c_2 \cdot g(n)$

Di base entrambe fanno riferimento al concetto di limite del rapporto

$$\bullet \ \ 0 < \liminf_{n \to \infty} |\frac{f(n)}{g(n)}| \leq \limsup_{n \to \infty} |\frac{f(n)}{g(n)}| \leq \infty$$

notazione \sim Se le due funzioni sono sia o che Θ allora si può scrivere $f(n) \sim g(n)$ e vale che:

•
$$\lim_{n \to \inf} \frac{f(n)}{g(n)} = c, c \neq 0 \in \mathbb{R} \Leftrightarrow f(n) \sim g(n)$$

Di conseguenza $f(n) \sim g(n) \Rightarrow f(n) = \Theta(g(n))$, NON il contrario.

NOTA: per parlare di equivalenza asintotica c dovrebbe essere esattamente uguale a 1.

1.4 Proprietà di base

Se f(n) è O di g(n) allora g(n) è Ω di f(n). Significa che g(n) cresce di più asintoticamente.

•
$$f(n) \in O(g(n)) \Leftrightarrow g(n) \in \Omega(f(n))$$

Se f(n) cresce allo stesso modo di g(n), g(n) rappresenta sia il limite superiore che inferiore.

•
$$f(n) \in \Theta(g(n)) \Leftrightarrow f(n) \in O(g(n)) \land f(n) \in \Omega(g(n))$$

Analogamente per la notazione o-piccolo e omega-piccolo:

•
$$f(n) \in o(g(n)) \Leftrightarrow g(n) \in \omega(f(n))$$

Infine due funzioni piuttosto basilari, ovvero:

- f = O(f)
- $f = o(f) \Rightarrow f \equiv 0$

1.5 Comportamento rispetto alle operazioni

Le seguenti regole valgono indistimamente per $O,\ \Omega$ e $\Theta,$ si ereditano dalle proprietà dei limiti.

Abuso di notazione

• f(x) = O(g(x)) non è corretto in quanto non sono effettivamente uguali, tuttavia si usa per comodità al posto di $f(x) \in O(g(x))$

Transitività

- $f \in O(g) \land g \in O(h) \Rightarrow f \in O(h)$
- $\bullet \ f \in \Omega(g) \ \land \ g \in \Omega(h) \ \Rightarrow \ f \in \Omega(h)$
- $f \in \Theta(g) \land g \in \Theta(h) \Rightarrow f \in \Theta(h)$
- $f \in o(g) \land g \in o(h) \Rightarrow f \in o(h)$
- $f \in \omega(g) \land g \in \omega(h) \Rightarrow f \in \omega(h)$

Additività

- $f \in O(h) \land g \in O(h) \Rightarrow f + g \in O(h)$
- $f \in \Omega(h) \land g \in \Omega(h) \Rightarrow f + g \in \Omega(h)$
- $f \in \Theta(h) \land g \in \Theta(h) \Rightarrow f + g \in \Theta(h)$

Riflessività

- $f \in O(f)$, con abuso di notazione f(n) = O(f(n))
- $f \in \Omega(f)$, con abuso di notazione $f(n) = \Omega(f(n))$
- $f \in \Theta(f)$, con abuso di notazione $f(n) = \Theta(f(n))$

Simmetria

•
$$f = \Theta(g) \Rightarrow g = \Theta(f)$$

Simmetria trasposta

- $f = O(g) \Rightarrow g = \Omega(f)$
- $f = o(g) \Rightarrow g = \omega(f)$

Somma di due funzioni :

- $f_1 \in O(g_1) \land f_2 \in O(g_2) \Rightarrow f_1 + f_2 \in O(g_1 + g_2)$
- $f_1 \in \Omega(g_1) \land f_2 \in \Omega(g_2) \Rightarrow f_1 + f_2 \in \Omega(g_1 + g_2)$
- $f_1 \in \Theta(g_1) \land f_2 \in \Theta(g_2) \Rightarrow f_1 + f_2 \in \Theta(g_1 + g_2)$

Prodotto di due funzioni

- $f_1 \in O(g_1) \land f_2 \in O(g_2) \Rightarrow f_1 \cdot f_2 \in O(g_1 \cdot g_2)$
- $f_1 \in \Omega(g_1) \land f_2 \in \Omega(g_2) \Rightarrow f_1 \cdot f_2 \in \Omega(g_1 \cdot g_2)$
- $f_1 \in \Theta(g_1) \land f_2 \in \Theta(g_2) \Rightarrow f_1 \cdot f_2 \in \Theta(g_1 \cdot g_2)$

Le precedenti regole NON valgono per operazioni di sottrazione e divisione.

Costante moltiplicatica

- $O(c \cdot f) = O(f), \forall c \in \mathbb{R}_0$
- $\Omega(c \cdot f) = \Omega(f), \forall c \in \mathbb{R}_0$
- $\Theta(c \cdot f) = \Theta(f), \forall c \in \mathbb{R}_0$

Semplicemente possiamo dire che la costante moltiplicativa non influisce sul comportamento asintotico.

Trascurare termini additivi di ordine inferiore

•
$$g = O(f) \Rightarrow f + g = \Theta(f)$$

Ovver possiamo considerare unicamente il termine di ordine maggiore.

Trascurare le costanti moltiplicative

•
$$\forall a > 0 \Rightarrow a \cdot f = \Theta(f)$$

- 2 Cenni utili sui limiti
- 3 Stime di Somme

Part II Algoritmi

4 Tabella riassuntiva costi temporali

Algoritmo	peggiore	migliore medio	stabile	Inplace
Insertion Sort	$\Theta(n^2)$	$\Theta(n)$	stabile	inplace
Merge	$\Theta(n)$	$\Theta(n)$	stabile	non inplace
Merge Sort	$\Theta(n \log n)$	$\Theta(n \log n)$		non inplace
Heapify	$O(\log n)$			
Build Max Heap	$\Theta(n)$			inplace
Heap Sort	$\Theta(n \log n)$	$\Theta(n)$ ripetizioni	non stabile	inplace
Quick Sort	$\Theta(n^2)$	$\Theta(n \log n)$	non stabile	non inplace
Selection Sort	$\Theta(n^2)$			
Counting Sort	$\Theta(n^2)$	$\Theta(n+k), k \in O(n)$	stabile	non inplace
Radix Sort		$d \cdot \Theta(n)$	stabile	inplace
Bucket Sort	$\Theta(n^2)$	$\Theta(n)$	dipende	non inplace

5 Cenni introduttivi da SISTEMARE

valutazione complessità :

Ogni istruzione di base (assegnamenti, confronti, operazioni algoritmiche) ha un costo costante c_h . Per semplicità, la funzione di complessità è così strutturata:

• $Time : \mathbb{N} \to \mathbb{R}^+$

L'algoritmo ovviamente reagisce in modo diverso a seconda dell'input, pertanto parleremo di tempo assoluto nel:

- caso migliore: $T_p: \mathbb{N} \leftarrow \mathbb{R}^+$, ovvero tempo impiegato al massimo
- caso peggiore: input che massimizza il tempo di esecuzione
- caso medio: input che si presenta con probabilità uniforme

6 Algoritmi di ordinamento e costruzione

PROBLEMA Problema data una sequenza a1, a2, ..., an di numeri, trovare una permutazione tale che $a1 \le a2 \le ... \le an$. Soluzioni:

6.1 Insertion sort

Complessità Spaziale : $\Theta(1)$ in richiede unicamente 3 interi (i, j, A.length) per memorizzare i valori. Questi lo rende un algoritmo inplace.

Complessità Temporale

- nel caso migliore: $\Theta(n)$, input: vettore già ordinato
- nel caso peggiore: $\Theta(n^2)$, input: vettore ordinato al contrario

Nel **caso medio** l'algoritmo ha complessità $\Theta(n^2)$.

Correttezza:

6.2 Merge sort

Problema: devo riordinare un generico array A di n elementi. Immagino di voler riordinare una sottosezione di A, ovvero A[p..q]. Trovo r pari a $\lfloor \frac{(p+q)}{2} \rfloor$ e ordino ricorsivamente le due sottosezioni A[p..r] e A[r+1..q]. Infine unisco le due sottosezioni mediante la procedura Merge

Complessità Spaziale : $\Theta(n)$ in quanto richiede un vettore di appoggio di dimensione n.

Complessità Temporale : $\Theta(n \log n)$ in quanto il vettore viene diviso in due parti e ogni parte viene ordinata in $\log n$ passi.

Equazione ricorsiva di complessità:
$$\begin{cases} \Theta(1) \ n \leq 1 \\ 2T(\frac{n}{2}) + \Theta(n) \ n > 1 \end{cases}$$

6.3 Merge

La procedura prende in input o due vettori oppure un vettore con due sottosezioni già ordinate e le unisce in un unico vettore ordinato. Si basa sul confronto tra i valori più piccoli delle due sottosezioni, operazione poco costosa in quanto sono ordinate.

```
Algorithm 3: Merge
  Input: Array A, indices p, r, q
  Output: Merged array A[p..q]
  begin
      i \leftarrow p;
      j \leftarrow r + 1;
      B \leftarrow \text{new array of size } q - p + 1;
      k \leftarrow 1;
      while i < r + 1 and j < q + 1 do
           if A[i] \leq A[j] then
                B[k] \leftarrow A[i];
               i \leftarrow i + 1;
           else
                B[k] \leftarrow A[j];
            j \leftarrow j+1;
           k \leftarrow k + 1;
      if i > r then
           for l \leftarrow j to q do
                B[k] \leftarrow A[l];
               k \leftarrow k + 1;
      else
           for l \leftarrow i to r do
                B[k] \leftarrow A[l];
                k \leftarrow k + 1;
```

procedura: La procedura Merge si basa sul **confrontare** i primi due valori delle rispettive sottosezioni (ovvero i **valori più piccoli**), inserirendo il minore in un vettore di appoggio B. L'elemento maggiore dei due viene confrontato con l'elemento successivo dell'altra sottosezione, e così via. Se una delle due sottosezioni si esaurisce, allora si copiano tutti gli elementi rimanenti dell'altra sottosezione. Il procedimento viene effettuato tramite due indici $i \in j$.

complessità temporale: $\Theta(n)$ in quanto ogni elemento viene confrontato una sola volta, proprietà che deriva dal fatto che sono ordinate.

6.4 Build-Heap (array)

Date n chiavi memorizzate in un array, voglio trasformare l'array in una maxheap.

```
Algorithm 4: Build-Max-Heap

Input: Array H
Output: Max-heap H
begin

\begin{bmatrix}
H.heapsize \leftarrow H.length; \\
\text{for } i \leftarrow \lfloor \frac{H.length}{2} \rfloor \ downto \ 1 \ do
\end{bmatrix}

\lfloor \text{Heapify}(H,i);
```

6.5 Heapify (array)

Procedura che serve a trasformare una heap in una max-heap. **pre-condizioni:** H[left(i)] e H[right(i)] sono max-heap.

Complessità Spaziale :

Complessità Temporale : generalmente la complessità è O(n), nel caso peggiore $\Theta(n)$

$$T(h) = \begin{cases} \Theta(1) \text{ se } h = 0\\ T(h-1) + \Theta(1) \text{ se } h > 0 \end{cases}$$

Correttezza:

6.6 Extract-Max-Heap

```
Algorithm 6: Extract-Max-Heap

Input: Heap H
Output: Max-heap H
begin

| scambia(H,1,H.heapsize);
| H.heapsize \leftarrow H.heapsize - 1;
| if H.heapsize \geq 1 then
| Heapify(H,1);
| return H[H.heapsize + 1];
```

6.7 Heap Sort

Algoritmo per ordinare n chiavi in ordine crescente usando una max heap. L'idea è di costruire una max heap estraendo il massimo e ripetendo il procedimento.

```
Algorithm 7: HeapSort

Input: Array A
Output: Sorted array A
begin

Build-Max-Heap(A);
for i \leftarrow A.length \ downto \ 2 do

scambia(A,1,i);
A.heapsize \leftarrow A.heapsize - 1;
Heapify(A,1);
```

Notiamo come l'algoritmo sia una sorta di fusione tra BuildHeap e Extract Max Heap.

Complessità temporale : $O(n \log n)$, con caso peggiore $\Theta(n \log n)$ e caso migliore $\Theta(n)$ quando sono presenti molte ripetizioni.

6.8 Quick Sort

Ho un vettore da ordinare, scelgo un elemento che fa da perno e divido il vettore in due parti, uno contenente elementi minori del perno e uno con elementi maggiori. Partition serve a trovare il perno e a dividere il vettore in due parti.

```
 \begin{aligned} \textbf{Complessit\^{a} temporale} & : \text{ caso peggiore } \Theta(n^2), \text{ caso medio } \Theta(n \log n) \\ T(n) & \begin{cases} \Theta(1) \text{ } se \text{ } n \leq 1 \\ T(m) + T(m-n-1) + \Theta(n) \text{ } se \text{ } n > 1 \end{cases} \end{aligned}
```

complessità spaziale: l'algoritmo NON è inplace e NON è stabile.

6.9 Partition

idea: prendo ultimo elemento come perno.

```
Algorithm 9: Partition

Input: Array A, indice p, indice q

Output: Pivot index i

begin

\begin{vmatrix}
x \leftarrow A[q]; \\
i \leftarrow p - 1; \\
for j \leftarrow p \ to \ q \ do \\
if \ A[j] \le x \ then \\
i \leftarrow i + 1; \\
scambia \ (A,i,j);

return i;
```

Complessità temporale : $\Theta(n)$ in quanto si tratta di un ciclo for per n elementi.

6.10 Selection

Utilizzo del perno ottimale per partition, in questo modo l'ordinamento è sempre efficiente

6.11 Select

Dato un vettire A di lunghezza n e dato $i \in [1,...,n]$, determinare l'elemento che finirebbe in posizione i-esima se ordinassi A.

```
Algorithm 10: SelectInput: Array A, indice p, indice q, indice iOutput: Elemento xbeginif p = q then| return A[p];else| r \leftarrow Partition(A, p, q, );| if i = r then| return A[r];| else | if i < r then| return Select(A,p,r-1,i);| else| return Select(A,r+1,q,i-k);
```

idea: Bisogna trovare un buon perno.

7 Algoritmi di ordinamento non basati su scambi e confronti

7.1 Breve intro

Ogni algoritmo di ordinamento **basato su scambi e confronti** nel **caso peggiore** ha complessità pari a $\Omega(n \log n)$. È possibile ridurre la complessità introducendo delle ipotesi dull'input che permettano l'utilizzo di algoritmi di ordinamento non basati su confronti.

7.2 Counting Sort

Richiede delle **ipotesi sulle chiavi**(i valori assunti), ovvero che siano intere e comprese tra 0 e k, con $k \in O(n)$. Una nota importante è che k non è necessariamente una costante. Anche valori come $k = \frac{n}{2}$, $k = 10 \cdot n$, $k = \log n$ sono validi.

```
Algorithm 11: CountingSortInput: Array A, Array B, kOutput: Sorted array AbeginC \leftarrow new array of size k+1;for j \leftarrow 0 to k doC[j] \leftarrow 0;for i \leftarrow 1 to A.length doC[A[i]] \leftarrow C[A[i]] + 1;for j \leftarrow 1 to k doC[j] \leftarrow C[j] + C[j-1];for i \leftarrow A.length down to 1 doC[A[i]] \leftarrow A[i];C[A[i]] \leftarrow C[A[i]] - 1;
```

Complessità temporale : $\Theta(n+k)$ se ho per ipotesi che k=O(n). Allora per possiamo ignorare i termini di ordine inferiore e otteniamo $\Theta(n)$.

Complessità spaziale :

7.3 Radix Sort

Utilizzato per ordinare n numeri di d cifre. Procede a partire dalla cifra meno significativa fino a quella più significativa. A ogni iterazione applico un algoritmo di ordinamento stabile su una sola cifra. (es. counting sort).

7.4 Bucket Sort

Part III Strutture Dati

8 strutture dati lineari

8.1 Array

struttura dati **statica** (= suo spazio di memoria non varia) di n elementi. Sono a **indirizzamento diretto** e l'accesso ha un costo fisso di $\Theta(1)$

operazioni e costo :

• accesso e modifica: A[i], costo $\Theta(1)$

8.2 Lista

Le liste sono strutture dati **dinamiche** (= il loro spazio di memoria può variare). Possono occupare spazi di memoria non contigui. Tra le operazioni che vogliamo fare con le liste ci sono:

- inserimento di un elemento in una posizione arbitraria
- cancellazione di un elemento in una posizione arbitraria
- ricerca di un elemento in una posizione arbitraria

liste concatenate : ogni elemento della lista contiene un campo che punta all'elemento successivo. Nel caso di liste concatenate **psuh** e **pull** hanno complessità $\Theta(1)$ in quanto conta soltanto la cella individuata dall'indice e **max** ha complessità $\Theta(n)$.

8.3 Pila

La pila è una struttura dati dinamica che permette di inserire (push) e cancellare (pull) elementi con politica LIFO (Last In First Out).

8.4 Code di priorità

Sono strutture dati **sequenziali** e **dinamiche** i cui elementi sono gestiti con politica **HPFO** (Highest Priority First Out). Ogni elemento è dotato di una key ma anche di una priorità.

- ullet vettori sovradimensionati
- liste concatenate
- vettori sovradimensionati ordinato per priorità

Il tipo di implementazione influisce sulla complessità delle operazioni.

- implementazione tramite lista concatenata:
 - **inserimento** chiave k in posizione h: costo O(n), caso peggiore $\Theta(n)$
 - inserimento (**push**) e cancellazione(**pop**) di k in testa: costo $\Theta(1)$
 - ricerca dell'h-esimo elemento: costo O(n), caso peggiore $\Theta(n)$
- implementazione tramite vettore sovradimensionato:
 - **normale:** inserimento costo O(n), peggiore $\Theta(n)$
 - ordinato per priorità: cancellazione $\Theta(1)$, inserimento $\Theta(n)$
 - heap cancellazione e inserimento con $O(\log n)$

8.5 Albero Binario

Struttura dati dinamica costituita da nodi aventi i seguenti campi:

- chiave: x.key
- puntatore genitore: x.parent
- puntatore figlio sinistro: x.left
- puntatore figlio destro: x.right

Nota: ovviamente se x.left punta a y, allora y.parent punta a x.

albero binario completo: Ogni nodo che non è una foglia ha esattamente due figli e tutti i nodi sono al livello h o h-1.

albero binario quasi completo: è un albero binario completo fino al penultimo livello, l'ultimo è riempito da sinistra a destra.

altezza di un nodo: lunghezza del cammino più lungo che va dal nodo a una foglia. Due convenzioni, in base alla scelta dell'altezza delle foglie, che può essere 0 o 1. Nel nostro caso sarà 0. Un albero può avere altezza massima n-1.

8.6 Max-Heap

Heap: Ci permettono di implementare code con priorità costo di inserimento e cancellazione pari a $O(\log n)$.

Max-Heap: è un albero binario completo in cui ogni elemento ha una chiave minore o uguale di quella del proprio genitore.

costruzione (rivedere): posso costruire una max heap tramite diversi metodi:

- da H inserisco una per una le chiavi in K con insert-mex-heap
- tramite Merge-Sort ordino al contrario, in questo modo ottengo una maxheap $(\Theta(n \log n))$
- sfrutto Heapify per trasformare un array in una max-heap $O(n \log n)$

proprietà Data una max-heap di n nodi:

- altezza: $\Theta(\log n)$
- chiave massima si trova nella radice
- ogni percorso radice-foglia ha le chiavi ordinate in modo decrescente
- la chiave minima si trova su una foglia
- le foglie sono all'incirca $\frac{n}{2}$

operazioni: voglio gestire le code di priorità, pertanto:

- inserimento nuovo nodo
- cancellazione elemento con priorità massima
- ricerca del nodo con priorità massima
- modifica della priorità di un nodo

implementazione: per implementare una max-heap posso usare:

- albero: struttura dati dinamica
- vettore sovradimensionato: struttura dati statica

procedure di base:

8.7 Tabelle di Hash

problema: dato un insieme U di elementi identificati da chavi, voglio memorizzare un sottoinsieme $k\subseteq U$ che **varia dinamicamente** nel tempo.

Part IV

Esercizi e sfide

- 9 esercizi scrittura di algoritmi
- 10 equazioni ricorsive
- 11 esercizi di induzione e correttezza
- 12 sfide
- 12.1 Possibility Majority Candidate
- 12.2 Liste Circolari
- 12.3 Matrice