

## Lezione\_20\_DeA

### 6.4.5. Implementazione dei metodi della Mappa

Si consideri l'implementazione di una Mappa tramite una tabella hash  $(A, h)$  con separate chaining.

**Metodo** `get(k)`

```
if ( $\exists$  una entry  $(k, x)$  in  $A[h(k)]$ ) then {
    return x;
}
else{
    return null;
}
```

**Metodo** `put(k, v)`

```
if ( $\exists$  una entry  $(k, x)$  in  $A[h(k)]$ ) then {
    sostituisce x con v;
    return x;
}
else{
    inserisci  $(k, v)$  in cosa al bucket  $A[h(k)]$ ;
    incrementa di 1 la size della tabella;
    return null;
}
```

**Metodo** `remove(k)`

```
if ( $\exists$  una entry  $(k, x)$  in  $A[h(k)]$ ) then {
    rimuovi  $(k, x)$  da  $A[h(k)]$ ;
    decerimenta di 1 la size della tabella;
    return x;
}
else{
    return null;
}
```

#### 6.4.5.1. Esercizio

Creare una tabella hash di capacità  $N = 11$  con le  $n = 11$  chiavi: 12, 44, 13, 88, 23, 94, 11, 39, 20, 16, 5. La funzione hash è:  $h(k) = (3k + 5) \bmod 11$ .

Indice $i$	Bucket $A[i]$
0	13
1	94 39
2	
3	
4	
5	44 88 11
6	
7	
8	12 23
9	16 5
10	20

#### 6.4.6. Load factor

Per una tabella hash di capacità  $N$  che memorizza  $n$  entry, il *load factor*  $\lambda$  è definito come

$$\lambda = \frac{n}{N}$$

In altre parole,  $\lambda$  rappresenta la lunghezza media di un bucket,

##### 💡 Osservazione

Il load factor ha un impatto significativo sulla efficienza computazionale di una tabella hash.

#### 6.4.7. Complessità di `get`, `put` e `remove`

Studieremo la complessità al caso pessimo, in funzione del numero di entry presenti nella tabella hash, e la complessità al caso medio, in funzione del load factor  $\lambda$  della tabella hash.

##### 🔥 Nota bene

Assumeremo sempre che il calcolo della funzione hash per un dato valore  $k$  della chiave richiede  $O(1)$  operazioni.

#### 6.4.7.1. Complessità al caso pessimo

Si consideri una tabella hash contenente  $n$  entry, si assuma che per una data chiave  $k$  il valore  $h(k)$  sia calcolabile in tempo costante.

La complessità al caso pessimo di `get`, `put` e `remove` è  $\Theta(n)$  ed è *dominata dalla ricerca* della entry con chiave  $k$ , necessaria per tutti e tre i metodi.

Che sia  $O(n)$  è banale, mentre che sia  $\Omega(n)$  motivata dalla seguente istanza:

- Tutte le entry sono nello stesso bucket in cui viene mappata la chiave  $k$ ;
- $k$  non è presente nella tabella e quindi si devono guardare tutte le  $n$  entry nel bucket  $A[h(k)]$ .

#### 6.4.7.2. Complessità al caso medio

##### ☰ Teorema

Sotto l'ipotesi di uniform hashing, in una tabella hash con separate chaining e load factor  $\lambda$ , la complessità al caso medio di `get`, `put` e `remove` è

$$O(1 + \lambda)$$

Tale complessità vale per:

1. Qualsiasi chiave  $k$  non presente: la media è fatta su tutti i possibili valori di  $h(k)$ , che sono equiprobabili sotto l'ipotesi di uniform hashing;
2. Una chiave  $k$  presente: la media è fatta assumendo  $k$  scelta a caso, con probabilità uniforme tra le chiavi presenti nella tabella.

##### ☰ Corollario

Quando  $\lambda \in O(1)$ , i tre metodi hanno complessità  $O(1)$  al caso medio.

#### 6.4.7.2.1. Dimostrazione

Dimostriamo il punto (1), saltiamo la dimostrazione di (2).

Assumiamo che  $k$  non sia presente.

Sia  $n_i$  il numero di entry presenti nel bucket di indice  $i$ ,  $0 \leq i < N$ , allora  $\sum_{i=0}^{N-1} n_i = n$ .

La complessità dei tre metodi è dominata da quella richiesta per la ricerca di  $k$ , che è  $O\left(\frac{1}{N} \sum_{i=0}^{N-1} (n_i + 1)\right)$ .

- $\frac{1}{N}$  serve per fare la media su tutti i possibili bucket in cui può essere mappata  $k$ ;
- $\Theta(n_i + 1)$  è il numero di operazioni richieste per cercare  $k$  nel bucket  $i$ .

Si ha che:

$$\frac{1}{N} \cdot \sum_{i=0}^{N-1} (n_i + 1) \cdot \frac{1}{N} \cdot \sum_{i=0}^{N-1} n_i + \frac{1}{N} \sum_{i=0}^{N-1} 1 = \frac{n}{n} + 1 = \lambda + 1$$

□

#### 6.4.8. Rehashing

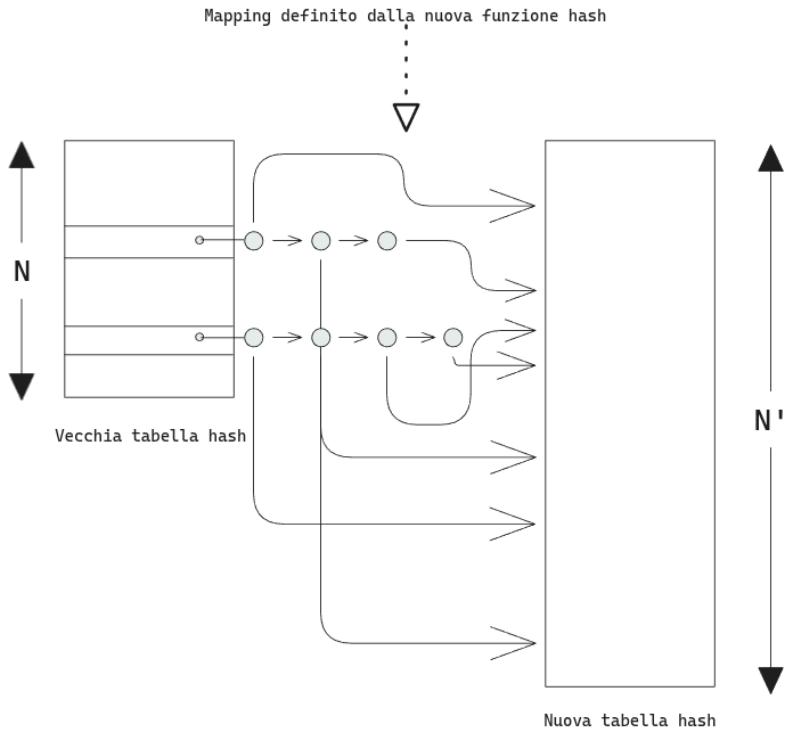
##### ! Osservazione

In pratica si suggerisce di mantenere  $\lambda < 0.9$ .

In Java, la classe `HashMap` del package `java.util`, che implementa la tabella hash con separate chaining, usa  $\lambda \leq 0.75$  come default.

Quando  $\lambda$  supera la soglia prefissata si esegue un *rehash*:

1. Creazione di un nuovo bucket array di capacità  $N' \geq 2N$ ;
2. Scelta di una nuova funzione hash;
3. Trasferimento delle entry dalla vecchia alla nuova tabella hash.



### ① Osservazioni

- In un rehash può essere necessario cercare un numero primo  $\geq 2N$ , che potrebbe essere costoso (ma noi ignoriamo tale costo).
- (1) Il trasferimento di  $n$  entry da una tabella all'altra può essere implementato in tempo  $\Theta(n)$  al caso pessimo.
- (2) Dato che un rehash si esegue quando  $\lambda$  supera una data costante, e la capacità del bucket array almeno raddoppia, il rehash di  $n$  entry è preceduto da  $\Omega(n)$  put senza rehash. Quindi il costo del rehash viene *ammortizzato* (ovvero nascosto) da quello aggregato dei put.

#### 6.4.8.1. Dimostrazione

Giustifichiamo le osservazioni (1) e (2).

Per giustificare (1) diciamo che per spostare le entry da una tabella all'altra, posso eseguire  $n$  inserimenti nelle nuove tabelle *disabilitando* il controllo se ogni nuova chiave inserita è già presente, perché so già che le  $n$  entry da trasferire hanno tutte chiavi distinte. Allora il trasferimento delle  $n$  entry costa  $\Theta(n)$  al caso pessimo.

Per giustificare (2) analizziamo un generico rehash:  $N \rightarrow N_{new} \geq 2N$ . Sia  $n = \lambda N$  il numero di entry da trasferire. Consideriamo due casi:

- Caso 1: quello considerato è il primo rehash eseguito, allora le  $n$  entry sono state tutte inserite in precedenza, senza rehash e prima del rehash considerato;
- Caso 2: quello considerato non è il primo rehash nella vita della mappa. Consideriamo allora gli ultimi due rehash eseguiti:  
 $N_{old} \rightarrow N \geq 2N_{old} \rightarrow N_{new} \geq 2N$ . Il primo dei due rehash ( $N_{old} \rightarrow N$ ) ha trasferito  $n_{old} = \lambda N_{old}$  entry; il secondo dei due rehash ( $N \rightarrow N_{new}$ ) ha trasferito  $n = \lambda N$  entry.  
 Allora tra i due rehash devono esserci stati almeno  $n - n_{old}$  inserimenti e vale  $n - n_{old} = \lambda N - \lambda N_{old} \geq \lambda N - \lambda \frac{N}{2} = \lambda \frac{N}{2} = \frac{n}{2}$

### ⌚ Pro e contro delle Hash Table

Pro:

- Facile implementazione
- Buone prestazioni (al caso medio)
- Non richiede che le chiavi vengano da un universo ordinato

Contro:

- Complessità elevata al caso pessimo
- Alea dovuta alla bontà della funzione hash
- Spreco di spazio (per mantenere un basso load factor)

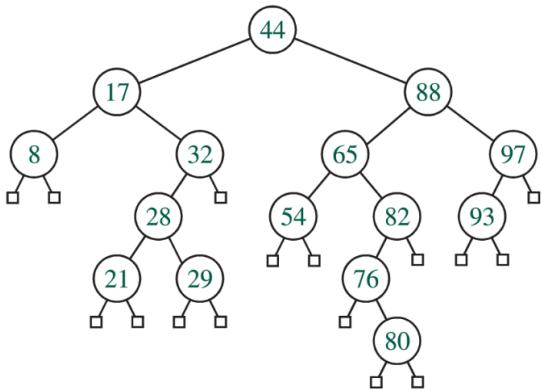
## 6.5. Alberi binari di ricerca

Un *albero binario di ricerca* è un albero binario proprio i cui *nodi interni* memorizzano entry con chiavi provenienti da un universo ordinato, tale che, per ogni nodo interno  $v$  la cui entry ha chiave  $k$ , le *chiavi nel sottoalbero sinistro* di  $v$  sono **minori di  $k$** , mentre le *chiavi nel sottoalbero destro* di  $v$  sono **maggiori di  $k$** .

### ➊ Osservazione

I nodi foglia sono "sentinelle" che delimitano i confini dell'albero e possono essere implementati con puntatori `null` nei loro padri.

### 6.5.1. Esempio (solo chiavi)



#### ⚡ Nota bene

La visita *inorder* tocca le entry in ordine non decrescente.

### 6.5.2. TreeSearch per un albero binario di ricerca $T$

**Algoritmo** TreeSearch( $k, v$ )

**Input:** chiave  $k$ , nodo  $v \in T$ .

**Output:** nodo di  $T_v$  con chiave  $k$  (se esiste) o foglia in posizione "giusta" per  $k$ .

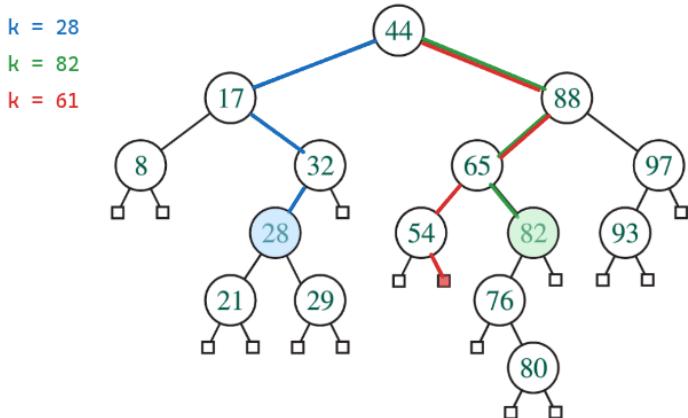
```
if (T.isExternal(v) OR (v.getElement().getKey() = k)) then{
    return v; //Caso base
}
if (k < v.getElement().getKey()) then{
    return TreeSearch(k, T.left(v));
}
else{
    return TreeSearch(k, T.right(v));
}
```

#### ⚠ Osservazione

Una foglia "giusta" per  $k$  è una foglia che, se trasformata in un nodo interno, può contenere una entry con chiave  $k$  senza violare la proprietà di ABR.

La chiamata iniziale per ricercare in tutto l'albero ha  $v = T.root()$ .

### 6.5.2.1. Esempi



### 6.5.2.2. Complessità

Sia  $h$  l'altezza di  $T$ . Analizziamo `TreeSearch(k, T.root())` usando l'albero della ricorsione:

- L'albero della ricorsione ha  $\leq h+1$  nodi, dato che ciascuna invocazione ricorsiva di `TreeSearch` scende di un livello in  $T$ ;
- Ogni invocazione esegue  $\Theta(1)$  operazioni, oltre a un'eventuale chiamata ricorsiva;
- Esistono istanze per cui `TreeSearch` scende effettivamente lungo un cammino di lunghezza  $\Theta(h)$  (quando restituisce la foglia più profonda).  
     $\Rightarrow$  Complessità  $\Theta(h)$

#### ⚡ Nota bene

Con  $\Theta(h)$  intendiamo  $\Theta(h+1)$ , che copre il caso  $h=0$ .

#### ⚠ Attenzione

Senza ipotesi sul grado di bilanciamento di  $T$ ,  $h$  può essere  $\Theta(n)$

### 6.5.2.3. Implementazione dei metodi della Mappa

#### 6.5.2.3.1. get

**Metodo** `get(k)`

```
w <- TreeSearch(k, T.root());  
if (T.isExternal(w)) then{
```

```
    return null;  
}  
  
else{  
    return w.getElement().getValue();  
}
```

La *complessità* è  $\Theta(h)$  perché è dominata dalla TreeSearch .