

# Splaytrees und Optimale Suchbäume

## Theorem

*Gegeben sei ein Suchbaum  $T$  für  $n$  Schlüssel. Eine bestimmte Folge von  $m$  Suchoperationen in  $T$  benötige Zeit  $t$ .*

*Wenn wir die  $n$  Schlüssel in einen Splay-Baum einfügen und dann dieselbe Folge von Suchoperationen ausführen, dauert dies  $O(n^2 + t)$ .*

Bedeutung:

Asymptotisch verhalten sich Splay-Bäume ebensogut wie optimale Suchbäume.

Der Splay-Baum benötigt aber Zeit, um die Zugriffshäufigkeiten zu „lernen“.

# Splaytrees und Optimale Suchbäume

## Theorem

*Gegeben sei ein Suchbaum  $T$  für  $n$  Schlüssel. Eine bestimmte Folge von  $m$  Suchoperationen in  $T$  benötige Zeit  $t$ .*

*Wenn wir die  $n$  Schlüssel in einen Splay-Baum einfügen und dann dieselbe Folge von Suchoperationen ausführen, dauert dies  $O(n^2 + t)$ .*

Bedeutung:

**Asymptotisch verhalten sich Splay-Bäume ebensogut wie optimale Suchbäume.**

Der Splay-Baum benötigt aber Zeit, um die Zugriffshäufigkeiten zu „lernen“.

## Beweis.

Sei  $d(k)$  die Tiefe des Knotens mit Schlüssel  $k$  in  $T$  und  $d$  die Gesamttiefe von  $T$ . Wir definieren  $g(k) = 3^{d-d(k)}$  als Gewichtsfunktion.

Die amortisierten Kosten einer Suche nach  $k$  sind:

$$O\left(\log\left(\frac{\bar{g}(w)}{\bar{g}(k)}\right)\right)$$

Es gilt  $\bar{g}(w) \leq \sum_{i=1}^n 3^{d-d(k_i)} \leq \sum_{j=0}^d 2^j 3^{d-j} \leq 3^{d+1}$  und  $\bar{g}(k) \geq g(k) = 3^{d-d(k)}$ .

Die Kosten sind daher höchstens  $O(\log(3^{d+1}/3^{d-d(k)})) = O(d(k))$ .

Die Suche in  $T$  benötigt aber  $\Omega(d(k))$  Zeit.

Das Aufbauen des Splaytrees geht in  $O(n^2)$ .



## Beweis.

Sei  $d(k)$  die Tiefe des Knotens mit Schlüssel  $k$  in  $T$  und  $d$  die Gesamttiefe von  $T$ . Wir definieren  $g(k) = 3^{d-d(k)}$  als Gewichtsfunktion.

Die amortisierten Kosten einer Suche nach  $k$  sind:

$$O\left(\log\left(\frac{\bar{g}(w)}{\bar{g}(k)}\right)\right)$$

Es gilt  $\bar{g}(w) \leq \sum_{i=1}^n 3^{d-d(k_i)} \leq \sum_{j=0}^d 2^j 3^{d-j} \leq 3^{d+1}$  und  $\bar{g}(k) \geq g(k) = 3^{d-d(k)}$ .

Die Kosten sind daher höchstens  $O(\log(3^{d+1}/3^{d-d(k)})) = O(d(k))$ .

Die Suche in  $T$  benötigt aber  $\Omega(d(k))$  Zeit.

Das Aufbauen des Splaytrees geht in  $O(n^2)$ .



## Beweis.

Sei  $d(k)$  die Tiefe des Knotens mit Schlüssel  $k$  in  $T$  und  $d$  die Gesamttiefe von  $T$ . Wir definieren  $g(k) = 3^{d-d(k)}$  als Gewichtsfunktion.

Die amortisierten Kosten einer Suche nach  $k$  sind:

$$O\left(\log\left(\frac{\bar{g}(w)}{\bar{g}(k)}\right)\right)$$

Es gilt  $\bar{g}(w) \leq \sum_{i=1}^n 3^{d-d(k_i)} \leq \sum_{j=0}^d 2^j 3^{d-j} \leq 3^{d+1}$  und  $\bar{g}(k) \geq g(k) = 3^{d-d(k)}$ .

Die Kosten sind daher höchstens  $O(\log(3^{d+1}/3^{d-d(k)})) = O(d(k))$ .

Die Suche in  $T$  benötigt aber  $\Omega(d(k))$  Zeit.

Das Aufbauen des Splaytrees geht in  $O(n^2)$ .



```
private void splay(Searchtreenode<K, D> t) {
    while(t.parent != null) {
        if(t.parent.parent == null) {
            if(t == t.parent.left) t.parent.rotateright(); // Zig
            else t.parent.rotateleft(); } // Zag
        else if(t == t.parent.left && t.parent == t.parent.parent.left) {
            t.parent.parent.rotateright(); // Zig-zig
            t.parent.rotateright(); }
        else if(t == t.parent.left && t.parent == t.parent.parent.right) {
            t.parent.rotateright(); // Zig-zag
            t.parent.rotateleft(); }
        else if(t == t.parent.right && t.parent == t.parent.parent.right) {
            t.parent.parent.rotateleft(); // Zag-zag
            t.parent.rotateleft(); }
        else if(t == t.parent.right && t.parent == t.parent.parent.left) {
            t.parent.rotateleft(); // Zag-zig
            t.parent.rotateright(); }
    }
    root = t;
}
```

## Java

```
public boolean containsKey(K k) {  
    if(root == null) return false;  
    Searchtreenode<K, D> n = root, last = root;  
    int c;  
    while(n != null) {  
        last = n;  
        c = k.compareTo(n.key);  
        if(c < 0) n = n.left;  
        else if(c > 0) n = n.right;  
        else { splay(n); return true; }  
    }  
    splay(last); return false;  
}
```

## Java

```
public void insert(K k, D d) {  
    super.insert(k, d);  
    containsKey(k);  
}
```

## Java

```
public D find(K k) {  
    containsKey(k);  
    if(root  $\neq$  null && root.key.equals(k)) return root.data;  
    return null;  
}
```



## Java

```
public void delete(K k) {  
    if(!containsKey(k)) return;  
    if(root.left  $\neq$  null) {  
        Searchtreenode<K, D> max = root.left;  
        while(max.right  $\neq$  null) max = max.right;  
        splay(max);  
    }  
    super.delete(k);  
}
```

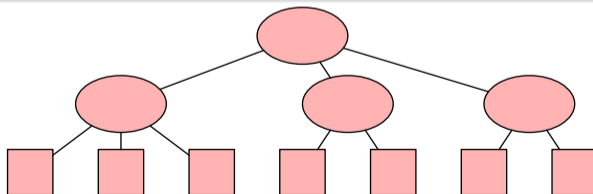
# $(a, b)$ -Bäume

Es sei  $a \geq 2$  und  $b \geq 2a - 1$ .

## Definition

Ein  $(a, b)$ -Baum ist ein Baum mit folgenden Eigenschaften:

- 1 Jeder Knoten hat höchstens  $b$  Kinder.
- 2 Jeder innere Knoten außer der Wurzel hat mindestens  $a$  Kinder.
- 3 Alle Blätter haben die gleiche Tiefe.



Ein  $(2, 3)$ -Baum.

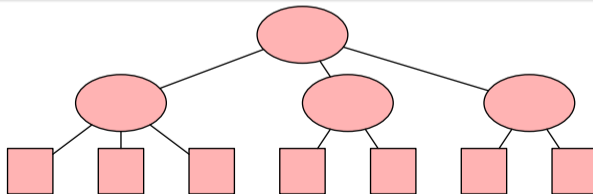
# $(a, b)$ -Bäume

Es sei  $a \geq 2$  und  $b \geq 2a - 1$ .

## Definition

Ein  $(a, b)$ -Baum ist ein Baum mit folgenden Eigenschaften:

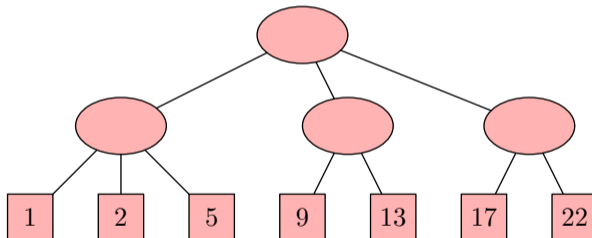
- 1 Jeder Knoten hat höchstens  $b$  Kinder.
- 2 Jeder innere Knoten außer der Wurzel hat mindestens  $a$  Kinder.
- 3 Alle Blätter haben die gleiche Tiefe.



Ein  $(2, 3)$ -Baum.

# $(a, b)$ -Bäume als assoziatives Array

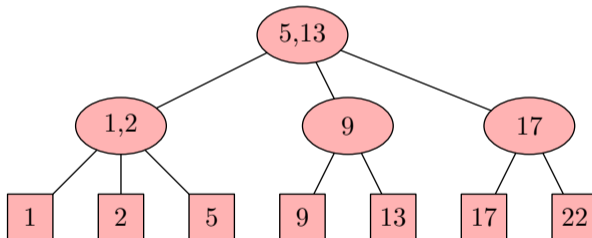
Wir speichern Schlüssel und Datenelemente nur in den Blättern:



Die Schlüssel sind von links nach rechts geordnet.

# $(a, b)$ -Bäume als assoziatives Array

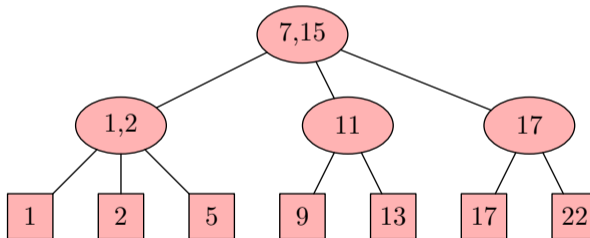
Als Suchhilfe enthält ein innerer Knoten mit  $m$  Kindern genau  $m - 1$  Schlüssel.



Jetzt kann effizient nach einem Element gesucht werden.

# $(a, b)$ -Bäume als assoziatives Array

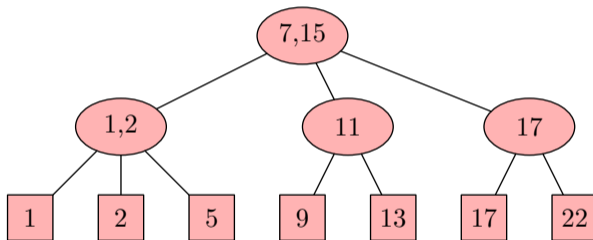
Wir bestehen nicht darauf, daß die Hilfsschlüssel in inneren Knoten in den Blättern vorkommen:



→ etwas flexibler

# $(a, b)$ -Bäume – Einfügen

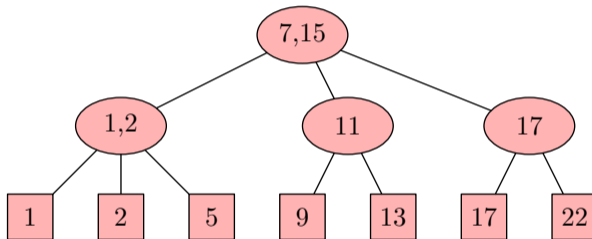
Die Blätter enthalten die Schlüssel in aufsteigender Reihenfolge.



- Neues Blatt an richtiger Stelle einfügen
- Problem, falls Elternknoten mehr als  $b$  Kinder hat
- $\rightarrow$  in zwei Knoten mit  $\lfloor (b+1)/2 \rfloor$  und  $\lceil (b+1)/2 \rceil$  Kindern teilen
- Jetzt kann Vater überfüllt sein etc.

# $(a, b)$ -Bäume – Löschen

Die Blätter enthalten die Schlüssel in aufsteigender Reihenfolge.



- Blatt mit Schlüssel entfernen
- Problem, falls Elternknoten weniger als  $a$  Kinder hat
- → mit einem Geschwisterknoten vereinigen
- Dieser muß vielleicht wieder geteilt werden
- Der nächste Elternknoten kann nun wieder unterbelegt sein



## $(a, b)$ -Bäume als assoziatives Array

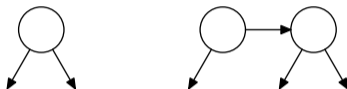


- $(2, 3)$ -Bäume sind als assoziatives Array geeignet
- Löschen, Suchen, Einfügen in  $O(\log n)$
- Welche anderen  $(a, b)$  sind interessant?

Bei großen Datenmengen, die nicht mehr im Hauptspeicher Platz haben, sind die bisher betrachteten Datenstrukturen nicht gut geeignet.

Verwende  $(m, 2m)$ -Bäume mit großem  $m$

## $(a, b)$ -Bäume als assoziatives Array



- $(2, 3)$ -Bäume sind als assoziatives Array geeignet
- Löschen, Suchen, Einfügen in  $O(\log n)$
- Welche anderen  $(a, b)$  sind interessant?

Bei großen Datenmengen, die nicht mehr im Hauptspeicher Platz haben, sind die bisher betrachteten Datenstrukturen nicht gut geeignet.

Verwende  $(m, 2m)$ -Bäume mit großem  $m$

## $(a, b)$ -Bäume als assoziatives Array



- $(2, 3)$ -Bäume sind als assoziatives Array geeignet
- Löschen, Suchen, Einfügen in  $O(\log n)$
- Welche anderen  $(a, b)$  sind interessant?

Bei großen Datenmengen, die nicht mehr im Hauptspeicher Platz haben, sind die bisher betrachteten Datenstrukturen nicht gut geeignet.

Verwende  $(m, 2m)$ -Bäume mit großem  $m$

## (2,3)-Bäume: Beispiel



## (2,4)-Bäume: Beispiel



## (3,6)-Bäume: Beispiel



# B-Bäume und Datenbanken

Ein B-Baum ist ein  $(m, 2m)$ -Baum.

Wir wählen  $m$  so groß, daß ein Knoten soviel Platz wie eine Seite im Hintergrundspeicher benötigt (z.B. 4096 Byte).

Blätter eines Elternknotens gemeinsam speichern.

Zugriffszeit:

Nur  $O(\log_m(n))$  Zugriffe auf den Hintergrundspeicher.

Wurzel kann immer im RAM gehalten werden.

Falls  $m \approx 500$ , dann enthält ein B-Baum der Höhe 3 bereits mindestens  $500 \cdot 500 \cdot 500 = 125\,000\,000$  Schlüssel und Datenelemente.

Jede Suche greift auf nur zwei Seiten zu!

# B-Bäume und Datenbanken

Ein B-Baum ist ein  $(m, 2m)$ -Baum.

Wir wählen  $m$  so groß, daß ein Knoten soviel Platz wie eine Seite im Hintergrundspeicher benötigt (z.B. 4096 Byte).

Blätter eines Elternknotens gemeinsam speichern.

Zugriffszeit:

Nur  $O(\log_m(n))$  Zugriffe auf den Hintergrundspeicher.

Wurzel kann immer im RAM gehalten werden.

Falls  $m \approx 500$ , dann enthält ein B-Baum der Höhe 3 bereits mindestens  $500 \cdot 500 \cdot 500 = 125\,000\,000$  Schlüssel und Datenelemente.

Jede Suche greift auf nur zwei Seiten zu!



# B-Bäume und Datenbanken

Ein B-Baum ist ein  $(m, 2m)$ -Baum.

Wir wählen  $m$  so groß, daß ein Knoten soviel Platz wie eine Seite im Hintergrundspeicher benötigt (z.B. 4096 Byte).

Blätter eines Elternknotens gemeinsam speichern.

Zugriffszeit:

Nur  $O(\log_m(n))$  Zugriffe auf den Hintergrundspeicher.

Wurzel kann immer im RAM gehalten werden.

Falls  $m \approx 500$ , dann enthält ein B-Baum der Höhe 3 bereits mindestens  $500 \cdot 500 \cdot 500 = 125\,000\,000$  Schlüssel und Datenelemente.

Jede Suche greift auf nur zwei Seiten zu!

# B-Bäume und Datenbanken

Ein B-Baum ist ein  $(m, 2m)$ -Baum.

Wir wählen  $m$  so groß, daß ein Knoten soviel Platz wie eine Seite im Hintergrundspeicher benötigt (z.B. 4096 Byte).

Blätter eines Elternknotens gemeinsam speichern.

Zugriffszeit:

Nur  $O(\log_m(n))$  Zugriffe auf den Hintergrundspeicher.

Wurzel kann immer im RAM gehalten werden.

Falls  $m \approx 500$ , dann enthält ein B-Baum der Höhe 3 bereits mindestens  $500 \cdot 500 \cdot 500 = 125\,000\,000$  Schlüssel und Datenelemente.

**Jede Suche greift auf nur zwei Seiten zu!**