

# Vorlesung Algorithmische Geometrie

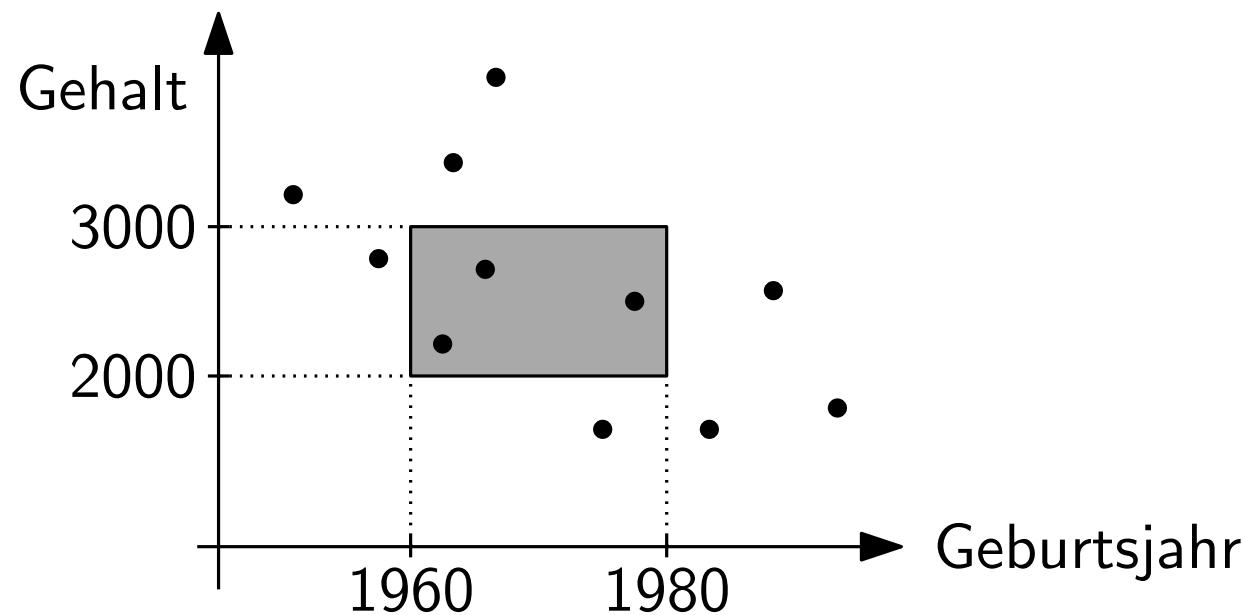
## Bereichsabfragen

LEHRSTUHL FÜR ALGORITHMIK I · INSTITUT FÜR THEORETISCHE INFORMATIK · FAKULTÄT FÜR INFORMATIK

Martin Nöllenburg  
17.05.2011



In einer Personaldatenbank werden die Mitarbeiter einer Firma erfasst und u.a. die Attribute Monatseinkommen und Geburtsjahr gespeichert. Es sollen nun alle Mitarbeiter mit einem Einkommen zwischen 2000 und 3000 EUR, die zwischen 1960 und 1980 geboren sind gesucht werden.

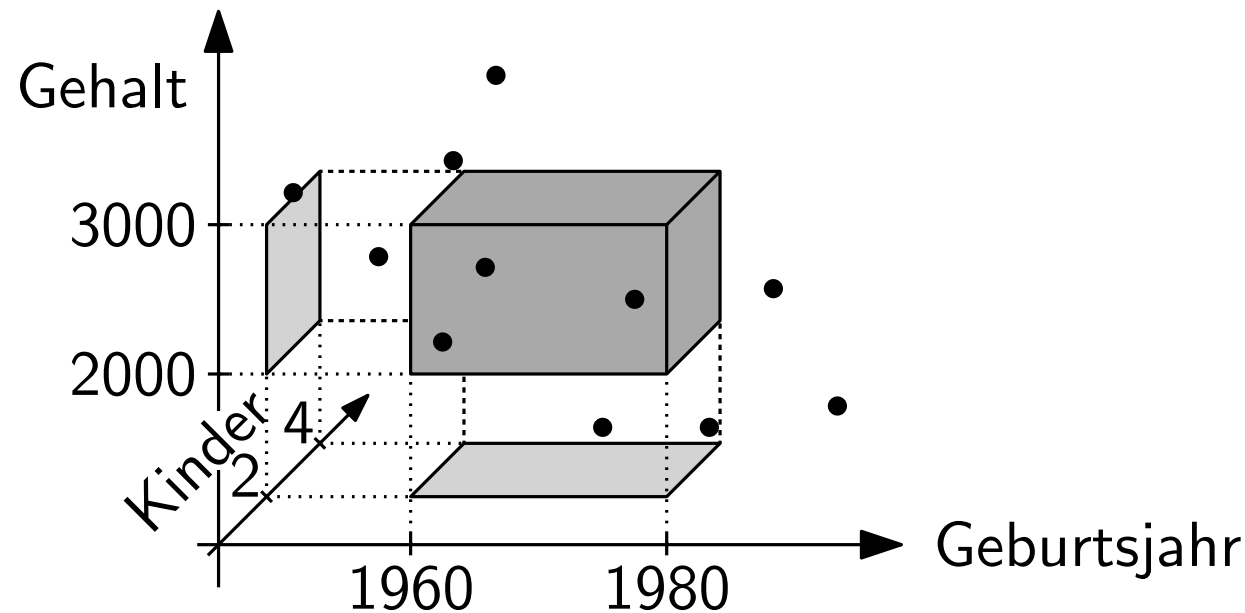


## Geometrische Interpretation:

Einträge sind Punkte in der Gehalt-Geburtsjahr-Ebene und die Anfrage ist ein achsenparalleles Rechteck.

# Geometrie in Datenbanken

In einer Personaldatenbank werden die Mitarbeiter einer Firma erfasst und u.a. die Attribute Monatseinkommen und Geburtsjahr gespeichert. Es sollen nun alle Mitarbeiter mit einem Einkommen zwischen 2000 und 3000 EUR, die zwischen 1960 und 1980 geboren sind gesucht werden.



Lässt sich problemlos auf  $d$  Dimensionen verallgemeinern.

# Orthogonale Bereichsabfragen

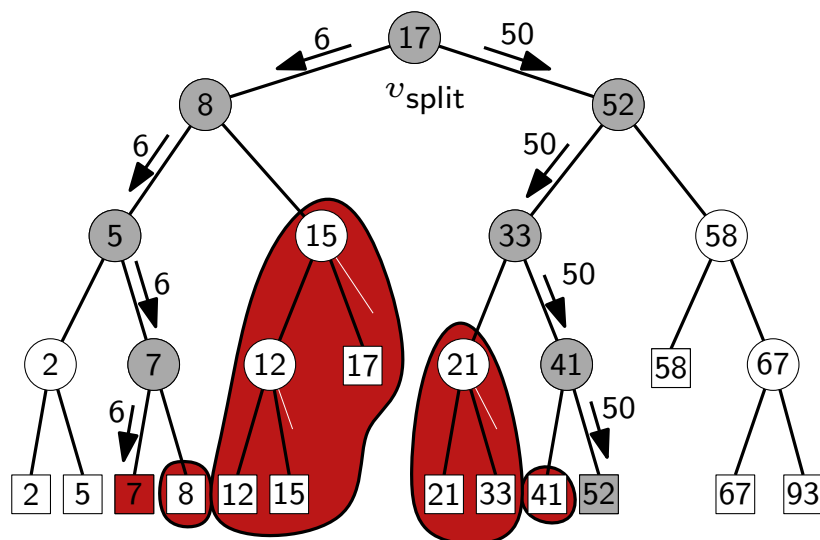
**Geg:**  $n$  Punkte im  $\mathbb{R}^d$

**Ziel:** Datenstruktur zur effizienten Beantwortung von Bereichsabfragen der Form  $[a_1, b_1] \times \dots \times [a_d, b_d]$

**Aufgabe:** Entwirf eine Datenstruktur für den Fall  $d = 1$ .

**Lösung:** balancierter binärer Suchbaum:

- Blätter speichern die Eingabepunkte
- innerer Knoten  $v$  speichert Pivotwert  $x_v$



**Beispiel:**

Suche alle Punkte in  $[6, 50]$

**Antwort:**

Blätter der Teilbäume zwischen den beiden Suchpfaden, d.h.  $\{7, 8, 12, 15, 17, 21, 33, 41\}$

# 1dRangeQuery

**FindSplitNode** $(T, x, x')$

$v \leftarrow \text{root}(T)$

**while**  $v$  kein Blatt und  $(x' \leq x_v$  oder  $x > x_v)$  **do**

  | **if**  $x' \leq x_v$  **then**  $v \leftarrow \text{lc}(v)$  **else**  $v \leftarrow \text{rc}(v)$

**return**  $v$

**1dRangeQuery** $(T, x, x')$

$v_{\text{split}} \leftarrow \text{FindSplitNode}(T, x, x')$

**if**  $v_{\text{split}}$  ist Blatt **then** prüfe  $v_{\text{split}}$

**else**

$v \leftarrow \text{lc}(v_{\text{split}})$

**while**  $v$  kein Blatt **do**

    | **if**  $x \leq x_v$  **then**

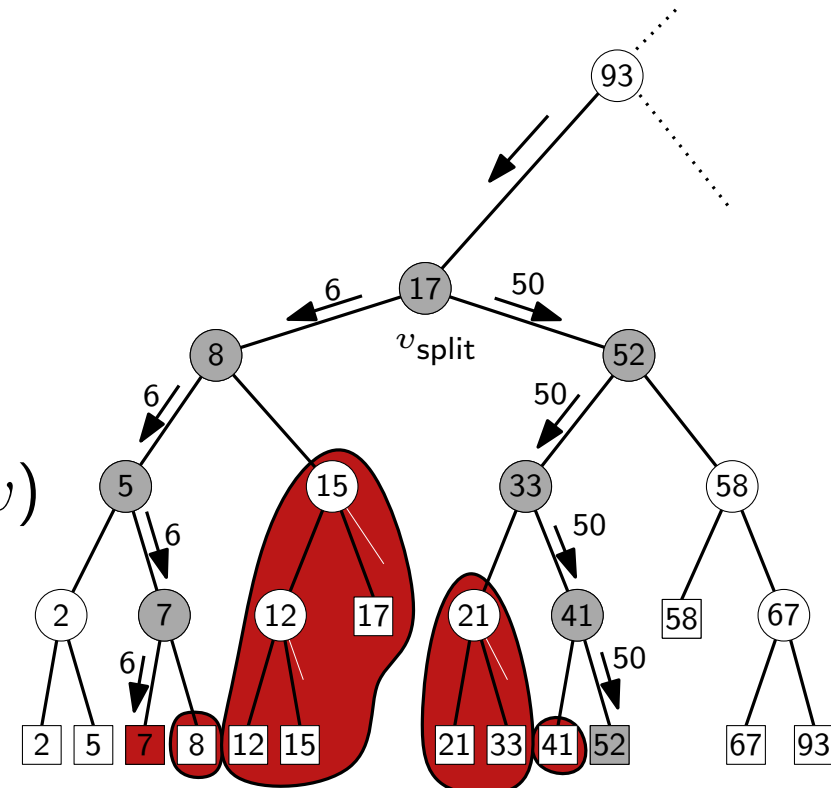
      | ReportSubtree( $\text{rc}(v)$ );  $v \leftarrow \text{lc}(v)$

    | **else**  $v \leftarrow \text{rc}(v)$

  prüfe  $v$

  // analog für  $x'$  und  $\text{rc}(v_{\text{split}})$

gibt *kanonische Blattmenge* in linearer Zeit aus



# Analyse von 1dRangeQuery

**1dRangeQuery**( $T, x, x'$ )

$v_{\text{split}} \leftarrow \text{FindSplitNode}(T, x, x')$   
**if**  $v_{\text{split}}$  ist Blatt **then** prüfe  $v_{\text{split}}$   
**else**

$v \leftarrow \text{lc}(v_{\text{split}})$

**while**  $v$  kein Blatt **do**

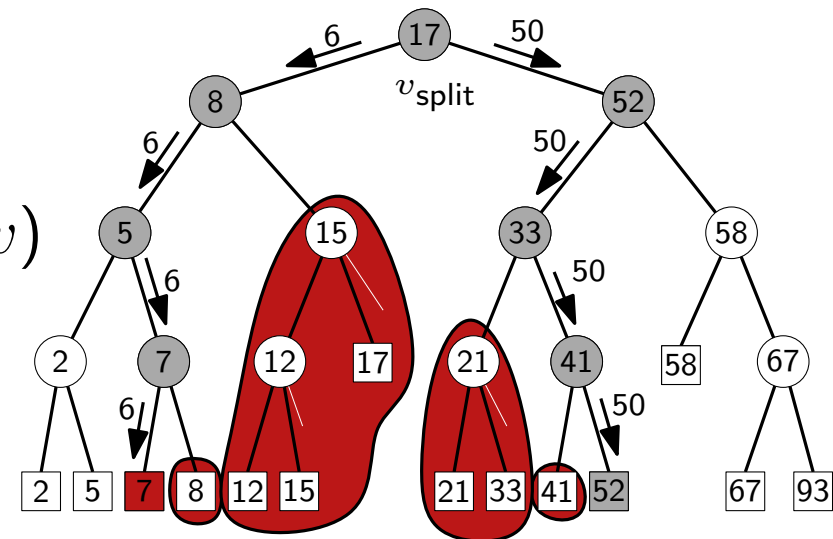
**if**  $x \leq x_v$  **then**

        | ReportSubtree(rc( $v$ ));  $v \leftarrow \text{lc}(v)$

**else**  $v \leftarrow \text{rc}(v)$

    prüfe  $v$

    // analog für  $x'$  und rc( $v_{\text{split}}$ )



**Satz:** Eine Menge von  $n$  Punkten in  $\mathbb{R}$  kann in  $O(n \log n)$  Zeit und  $O(n)$  Platz so vorverarbeitet werden, dass eine Bereichsanfrage  $O(k + \log n)$  Zeit benötigt, wobei  $k$  die Antwortgröße ist.

# Orthogonale Bereichsabfragen für $d = 2$

**Geg:** Menge  $P$  von  $n$  Punkten in  $\mathbb{R}^2$

**Ziel:** Datenstruktur zur effizienten Beantwortung von Bereichsabfragen der Form  $R = [x, x'] \times [y, y']$

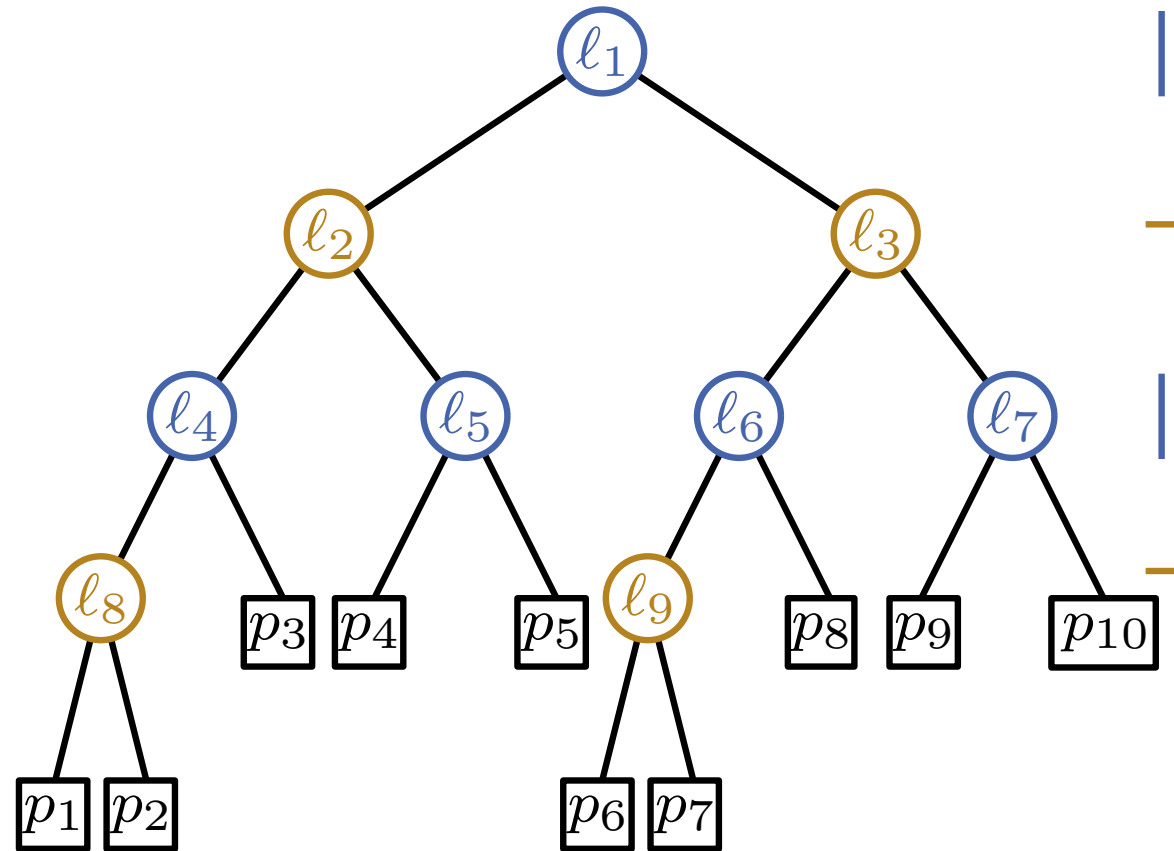
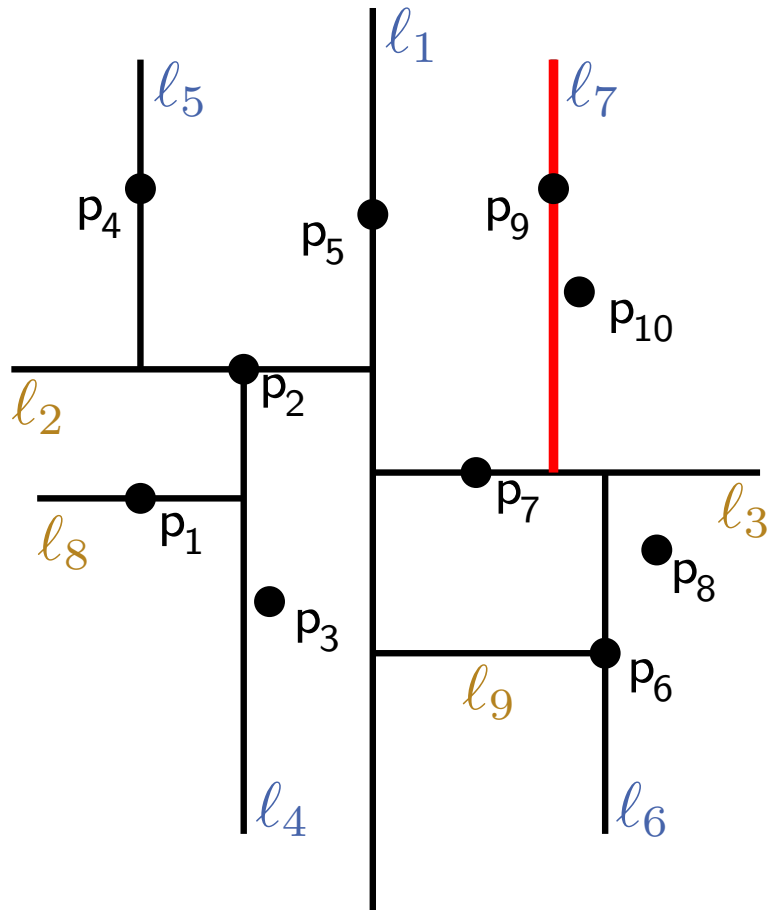
## Ideen zur Verallgemeinerung des 1d Falls?

### Lösungsansätze:

- ein Suchbaum, der abwechselnd nach  $x$ - und  $y$ -Koordinaten trennt  $\rightarrow$  ***kd-Tree***
- ein Suchbaum für  $x$ -Koordinaten, mehrere untergeordnete Suchbäume für  $y$ -Koordinaten  $\rightarrow$  ***Range-Tree***

**vorübergehende Annahme:** allgemeine Lage, d.h. keine zwei Punkte haben gleiche  $x$ - oder  $y$ -Koordinate

# *kd*-Trees: Beispiel





BuildKdTree( $P$ ,  $depth$ )

**if**  $|P| = 1$  **then**

**return** Blatt mit dem Punkt in  $P$

**else**

**if**  $depth$  gerade **then**

        teile  $P$  vertikal an

$\ell : x = x_{\text{median}(P)}$  in

$P_1$  (Punkte links von oder auf  $\ell$ )

        und  $P_2 = P \setminus P_1$

**else**

        teile  $P$  horizontal an

$\ell : y = y_{\text{median}(P)}$  in

$P_1$  (Punkte unter oder auf  $\ell$ )

        und  $P_2 = P \setminus P_1$

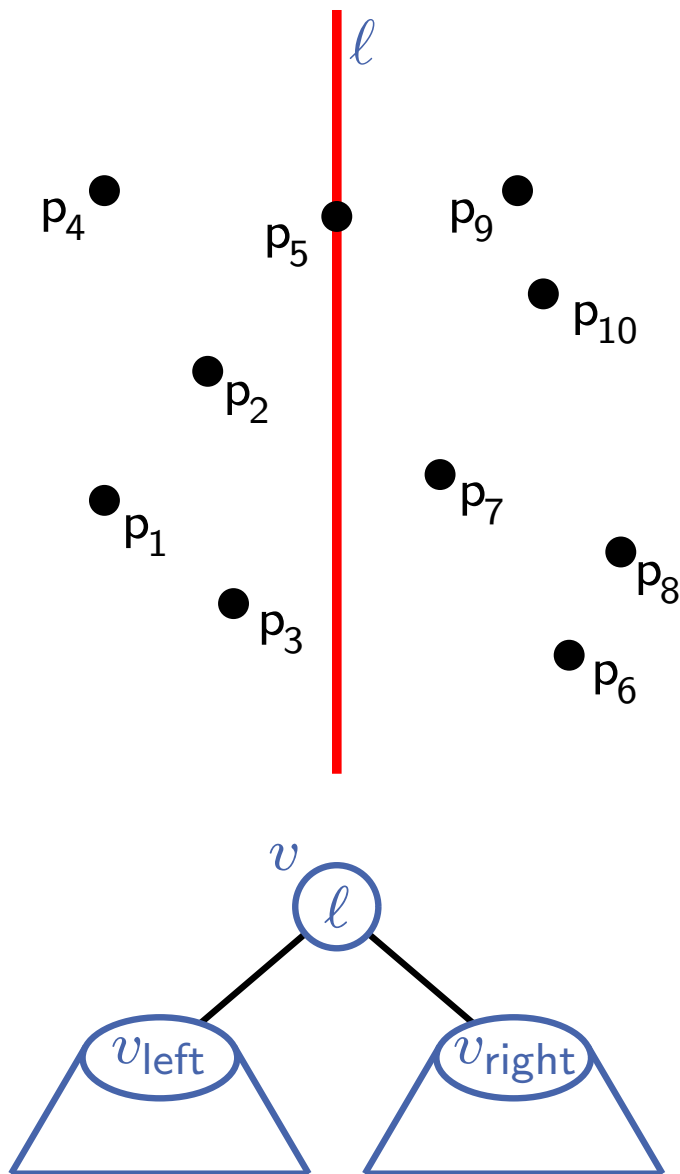
$v_{\text{left}} \leftarrow \text{BuildKdTree}(P_1, depth + 1)$

$v_{\text{right}} \leftarrow \text{BuildKdTree}(P_2, depth + 1)$

    erzeuge Knoten  $v$ , der  $\ell$  speichert

    setze  $v_{\text{left}}$  und  $v_{\text{right}}$  als Kinder von  $v$

**return**  $v$



**Lemma:** Ein  $kd$ -Tree für  $n$  Punkte in  $\mathbb{R}^2$  kann in  $O(n \log n)$  Zeit konstruiert werden und benötigt  $O(n)$  Platz.

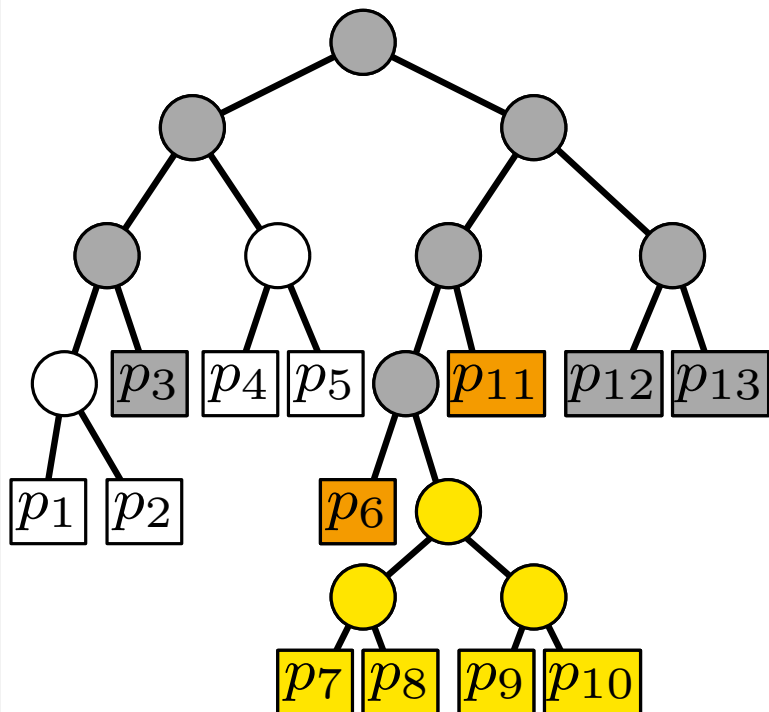
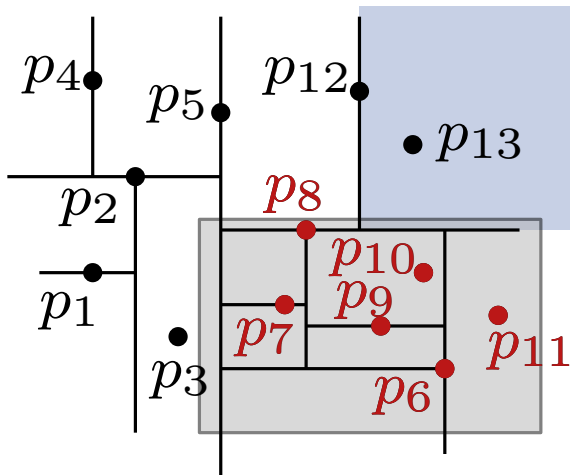
## Beweisskizze:

- Median bestimmen:  
initial zwei sortierte Listen nach  $x$ - und  $y$ -Koordinaten  
dann in jedem Schritt Median suchen und Listen aufteilen
- damit folgende Laufzeit-Rekurrenz:

$$T(n) = \begin{cases} O(1) & \text{falls } n = 1 \\ O(n) + 2T(\lceil n/2 \rceil) & \text{sonst} \end{cases}$$

- wird gelöst zu  $T(n) = O(n \log n)$  (analog MergeSort o.ä.)
- Platzbedarf linear da Binärbaum mit  $n$  Blättern

# Bereichsabfrage in einem $kd$ -Tree



SearchKdTree( $v, R$ )

```

if  $v$  Blatt then
    prüfe Punkt  $p$  in  $v$  auf  $p \in R$ 
else
    if region(lc( $v$ ))  $\subseteq R$  then
        ReportSubtree(lc( $v$ ))
    else
        if region(lc( $v$ ))  $\cap R \neq \emptyset$  then
            SearchKdTree(lc( $v$ ),  $R$ )
    if region(rc( $v$ ))  $\subseteq R$  then
        ReportSubtree(rc( $v$ ))
    else
        if region(rc( $v$ ))  $\cap R \neq \emptyset$  then
            SearchKdTree(rc( $v$ ),  $R$ )
    
```

**Lemma:** Eine Bereichsabfrage mit einem achsenparallelen Rechteck  $R$  in einem  $kd$ -Tree für  $n$  Punkte benötigt  $O(\sqrt{n} + k)$  Zeit, wobei  $k$  die Antwortgröße ist.

## Beweisskizze:

- Aufrufe von ReportSubtree benötigen insgesamt  $O(k)$  Zeit
- fehlt noch:  
Anzahl der übrigen besuchten Knoten abschätzen  
→ Übungsblatt

# Orthogonale Bereichsabfragen für $d = 2$

**Geg:** Menge  $P$  von  $n$  Punkten in  $\mathbb{R}^2$

**Ziel:** Datenstruktur zur effizienten Beantwortung von Bereichsabfragen der Form  $R = [x, x'] \times [y, y']$

## Ideen zur Verallgemeinerung des 1d Falls?

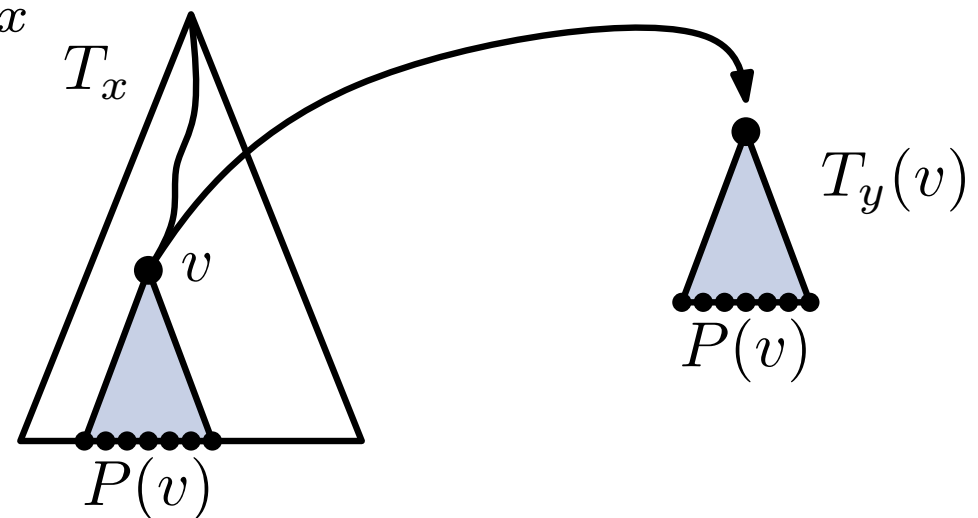
### Lösungsansätze:

- ein Suchbaum, der abwechselnd nach  $x$ - und  $y$ -Koordinaten trennt  $\rightarrow$  ***kd-Tree*** ✓
- ein Suchbaum für  $x$ -Koordinaten, mehrere untergeordnete Suchbäume für  $y$ -Koordinaten  $\rightarrow$  **Range-Tree**

**vorübergehende Annahme:** allgemeine Lage, d.h. keine zwei Punkte haben gleiche  $x$ - oder  $y$ -Koordinate

**Idee:** Nutze eindimensionale binäre Suchbäume auf zwei Ebenen:

- ein 1d Suchbaum  $T_x$  bzgl.  $x$ -Koordinaten
- in jedem Knoten  $v$  von  $T_x$  einen 1d Suchbaum  $T_y(v)$  zum Speichern der kanonischen Blattmenge  $P(v)$  bzgl.  $y$ -Koordinaten
- bestimme Lösungsmenge durch  $x$ -Abfrage in  $T_x$  und anschließender  $y$ -Abfrage in den Hilfsstrukturen  $T_y$  der Teilbäume in  $T_x$



# Range Trees: Konstruktion

BuildRangeTree( $P$ )

**if**  $|P| = 1$  **then**

    erzeuge Blatt  $v$  für den Punkt in  $P$

**else**

    teile  $P$  an  $x_{\text{median}}$  in  $P_1 = \{p \in P \mid p_x \leq x_{\text{median}}\}$  und  $P_2 = P \setminus P_1$

$v_{\text{left}} \leftarrow \text{BuildRangeTree}(P_1)$

$v_{\text{right}} \leftarrow \text{BuildRangeTree}(P_2)$

    erzeuge Knoten  $v$  mit Pivot  $x_{\text{median}}$  und Kindern  $v_{\text{left}}$  und  $v_{\text{right}}$

$T_y(v) \leftarrow$  binärer Suchbaum für  $P$  bzgl.  $y$ -Koordinaten

**return**  $v$

**Aufgabe:** Wieviel Speicher und Laufzeit benötigt BuildRangeTree?

**Lemma:** Ein Range Tree für  $n$  Punkte in  $\mathbb{R}^2$  benötigt  $O(n \log n)$  Platz und kann in  $O(n \log n)$  Zeit konstruiert werden.

# Bereichsabfrage in einem Range Tree

Erinnerung:

~~1dRangeQuery~~( $T, x, x'$ )    **2dRangeQuery**( $T, [x, x'] \times [y, y']$ )

$v_{\text{split}} \leftarrow \text{FindSplitNode}(T, x, x')$

**if**  $v_{\text{split}}$  ist Blatt **then** prüfe  $v_{\text{split}}$

**else**

$v \leftarrow \text{lc}(v_{\text{split}})$

**while**  $v$  kein Blatt **do**

**if**  $x \leq x_v$  **then**

~~ReportSubtree(rc(v))~~    **1dRangeQuery**( $T_y(\text{rc}(v)), y, y'$ )

$v \leftarrow \text{lc}(v)$

**else**  $v \leftarrow \text{rc}(v)$

    prüfe  $v$

    // analog für  $x'$  und  $\text{rc}(v_{\text{split}})$

**Lemma:** Eine Bereichsabfrage in einem Range Tree benötigt  $O(\log^2 n + k)$  Zeit, wobei  $k$  die Antwortgröße ist.

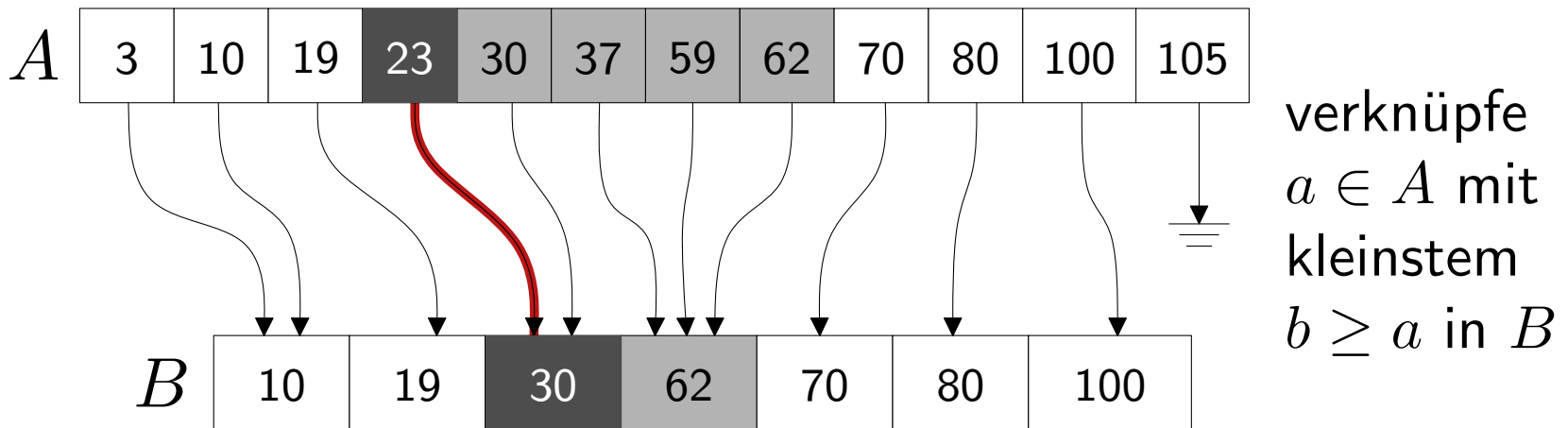


# Beschleunigung durch Fractional Cascading

**Beob.:** Bereichsabfrage in Range Tree führt  $O(\log n)$  1d Abfragen in jeweils  $O(\log n + k_v)$  Zeit durch. Das Abfrageintervall  $[y, y']$  ist immer gleich!

**Idee:** Nutze diese Eigenschaft aus um 1d-Abfragen auf  $O(1 + k_v)$  Zeit zu beschleunigen

**Beispiel:** zwei Mengen  $B \subseteq A \subseteq \mathbb{R}$  in sortierten Arrays

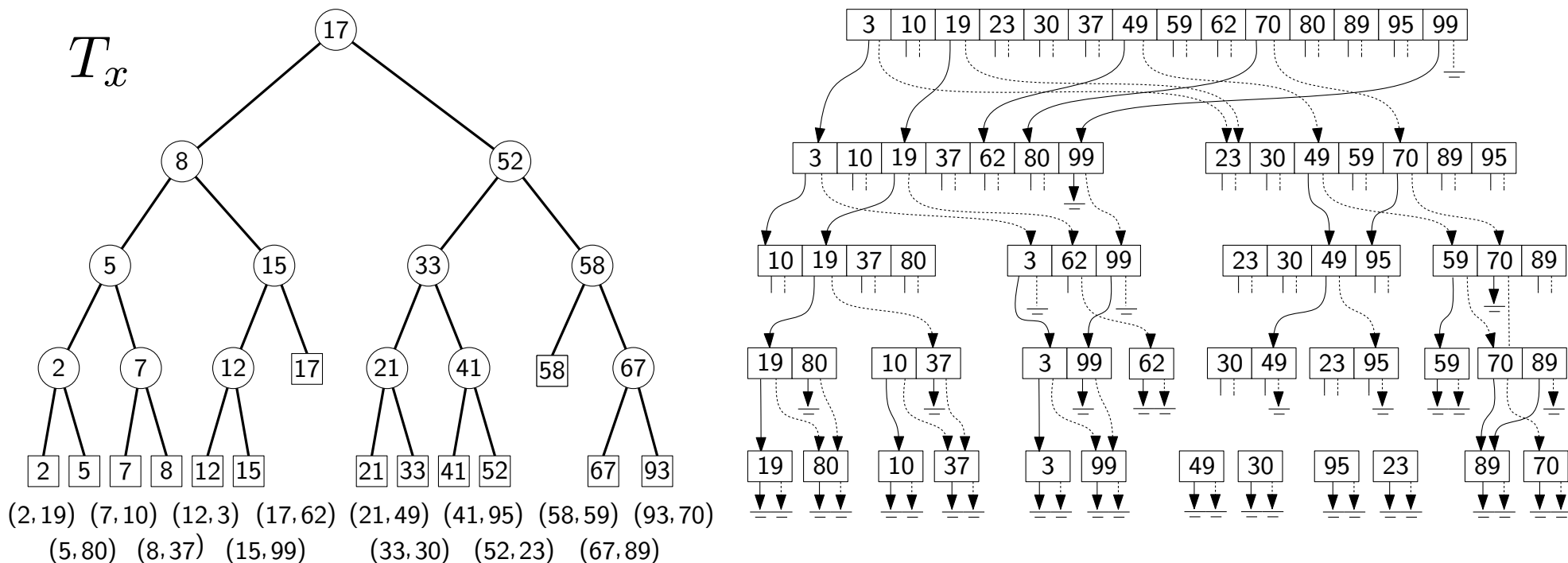


Suchintervall  $[20, 65]$

Pointer liefert Startpunkt für zweite Suche in  $O(1)$  Zeit

# Beschleunigung durch Fractional Cascading

- In Range Trees gilt für die kanonischen Blattmengen  $P(lc(v)) \subseteq P(v)$  und  $P(rc(v)) \subseteq P(v)$ .
- definiere für jedes Array-Element  $A(v)[i]$  zwei entsprechende Pointer in die Arrays  $A(lc(v))$  und  $A(rc(v))$   
 → **Layered Range Tree**



- In Range Trees gilt für die kanonischen Blattmengen  $P(\text{lc}(v)) \subseteq P(v)$  und  $P(\text{rc}(v)) \subseteq P(v)$ .
- definiere für jedes Array-Element  $A(v)[i]$  zwei entsprechende Pointer in die Arrays  $A(\text{lc}(v))$  und  $A(\text{rc}(v))$   
→ **Layered Range Tree**

**Satz:** Ein Layered Range Tree für  $n$  Punkte im  $\mathbb{R}^2$  lässt sich in  $O(n \log n)$  Zeit und Platz konstruieren.  
Bereichsabfragen benötigen  $O(\log n + k)$  Zeit, wobei  $k$  die Antwortgröße ist.

# Beliebige Punktmengen

**Bisher:** Punkte in allgemeiner Lage, d.h. keine zwei Punkte mit gleicher  $x$ - oder  $y$ -Koordinate

**Idee:** benutze statt  $\mathbb{R}$  Zahlenpaare  $(a|b)$  mit lexikographischer Ordnung

$$p = (p_x, p_y) \longrightarrow \hat{p} = ((p_x|p_y), (p_y|p_x)) \longrightarrow$$

eindeutige Koord.

$$\text{Rechteck } R = [x, x'] \times [y, y']$$



$$\hat{R} = [(x| - \infty), (x'| + \infty)] \times [(y| - \infty), (y'| + \infty)]$$

**Zeige:**  $p \in R \Leftrightarrow \hat{p} \in \hat{R}$

## Wie lassen sich die Datenstrukturen auf den $d$ -dimensionalen Fall verallgemeinern?

- $kd$ -Trees funktionieren ganz analog und trennen die Punkte alternierend in den  $d$  Koordinaten. Speicherplatz bleibt  $O(n)$ , Konstruktion  $O(n \log n)$  und Abfragezeit ist  $O(n^{1-1/d} + k)$ .
- Range Trees lassen sich ebenfalls rekursiv aufbauen: Die Hilfsstruktur im Suchbaum der ersten Koordinate ist ein  $(d - 1)$ -dimensionaler Range Tree. Damit wachsen Speicherbedarf und Konstruktionszeit auf  $O(n \log^{d-1} n)$ ; eine Abfrage benötigt  $O(\log^d n + k)$  Zeit, mit Fractional Cascading  $O(\log^{d-1} n + k)$ .

## Lassen sich auch Abfragen für andere Objekte (z.B. Polygone) mit den Datenstrukturen beantworten?

Ja, das geht durch eine geeignete Transformation von Polygonen in Punkte in einem 4d-Raum (s. Übung) bzw. mit Windowing Queries (kommt in späterer Vorlesung).