

# Vorlesung Algorithmische Kartografie

## Proportional Symbol Maps

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

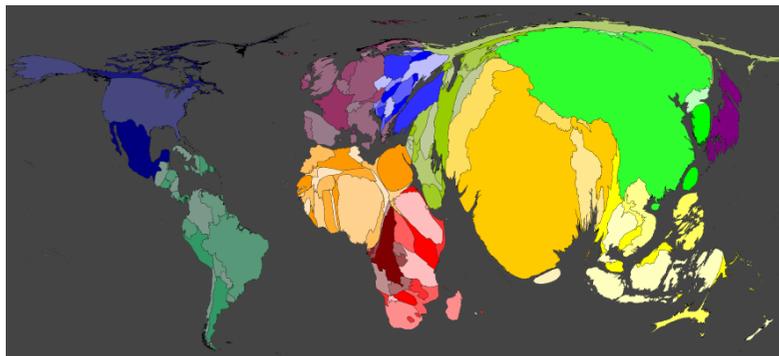
**Benjamin Niedermann · Martin Nöllenburg**  
25.06.2015



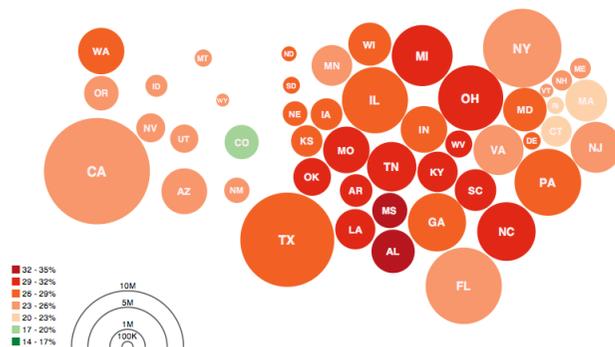
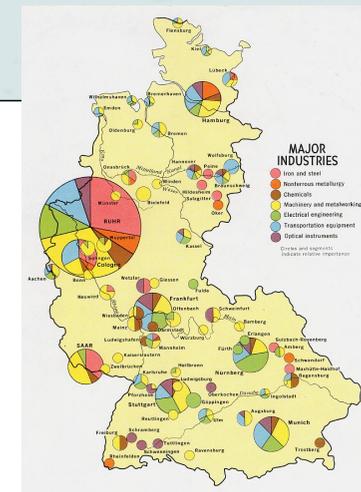
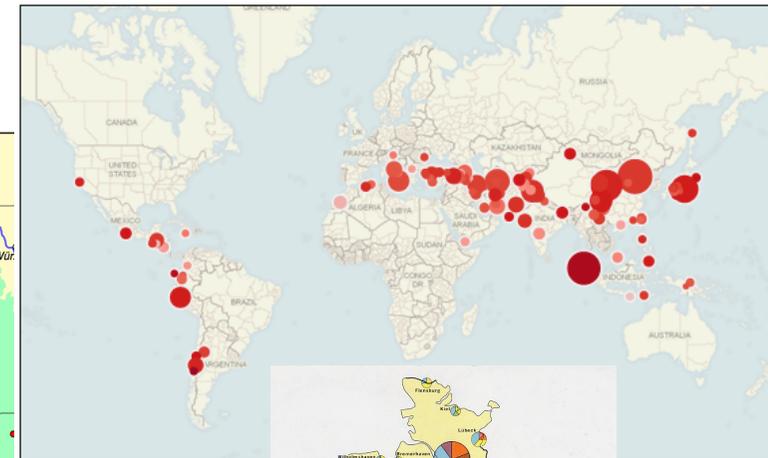
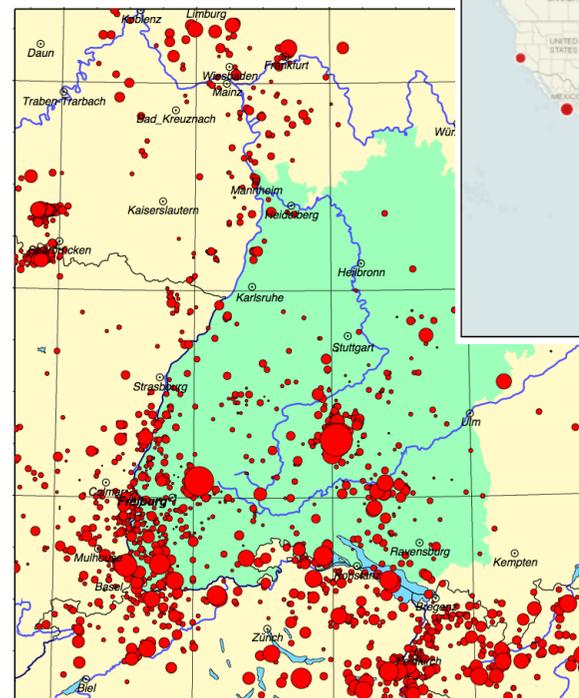
# Statistische Visualisierung in Karten

**Thematische Karten** sind Kartendarstellungen bestimmter Themen, z.B. Bevölkerungsstruktur, Wirtschaftsdaten, Geologie, usw. Die Daten sind oft punkt- oder flächenbezogen und können über Farben, Größen, Label etc. visualisiert werden.

## Beispiele:



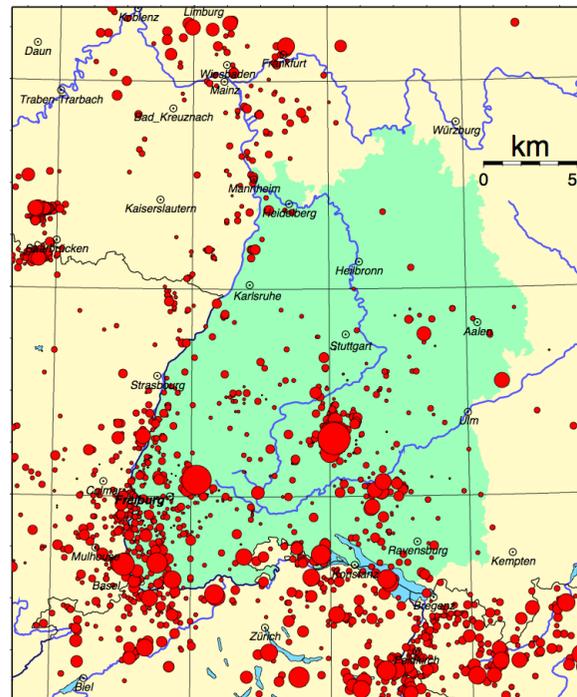
## Punktdaten



## Flächendaten

# Proportional Symbol Maps für Punktdaten

[Cabello et al. 2010]



# Problemstellung

**Geg:** Menge  $P = \{p_1, \dots, p_n\} \subset \mathbb{R}^2$  von Punkten, Menge  
 $W = \{w_1, \dots, w_n\} \subset \mathbb{R}^+$  von zugehörigen Werten

**Ges:** *gute* Visualisierung von  $P$  und  $W$ , wobei  $(p_i, w_i)$   
Kreisscheibe  $D_i$  mit Mittelpunkt  $p_i$  und Fläche  $w_i$  def.

# Problemstellung

**Geg:** Menge  $P = \{p_1, \dots, p_n\} \subset \mathbb{R}^2$  von Punkten, Menge  
 $W = \{w_1, \dots, w_n\} \subset \mathbb{R}^+$  von zugehörigen Werten

**Ges:** *gute* Visualisierung von  $P$  und  $W$ , wobei  $(p_i, w_i)$   
Kreisscheibe  $D_i$  mit Mittelpunkt  $p_i$  und Fläche  $w_i$  def.

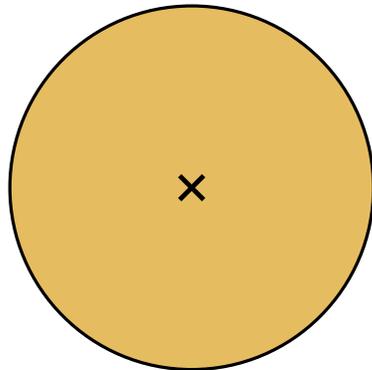
Wo ist dabei das Problem?

# Problemstellung

**Geg:** Menge  $P = \{p_1, \dots, p_n\} \subset \mathbb{R}^2$  von Punkten, Menge  
 $W = \{w_1, \dots, w_n\} \subset \mathbb{R}^+$  von zugehörigen Werten

**Ges:** *gute* Visualisierung von  $P$  und  $W$ , wobei  $(p_i, w_i)$   
Kreisscheibe  $D_i$  mit Mittelpunkt  $p_i$  und Fläche  $w_i$  def.

Wo ist dabei das Problem?

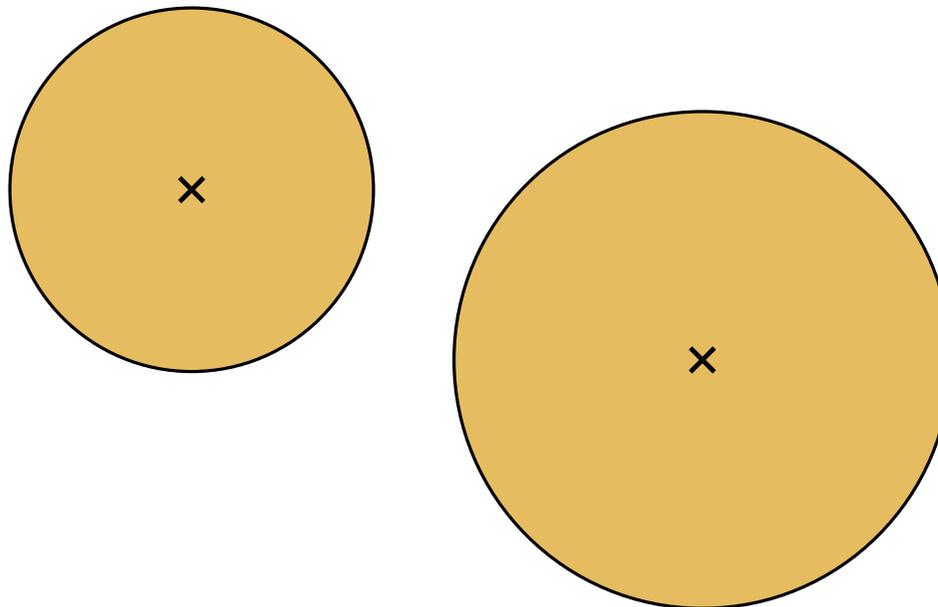


# Problemstellung

**Geg:** Menge  $P = \{p_1, \dots, p_n\} \subset \mathbb{R}^2$  von Punkten, Menge  
 $W = \{w_1, \dots, w_n\} \subset \mathbb{R}^+$  von zugehörigen Werten

**Ges:** *gute* Visualisierung von  $P$  und  $W$ , wobei  $(p_i, w_i)$   
Kreisscheibe  $D_i$  mit Mittelpunkt  $p_i$  und Fläche  $w_i$  def.

Wo ist dabei das Problem?

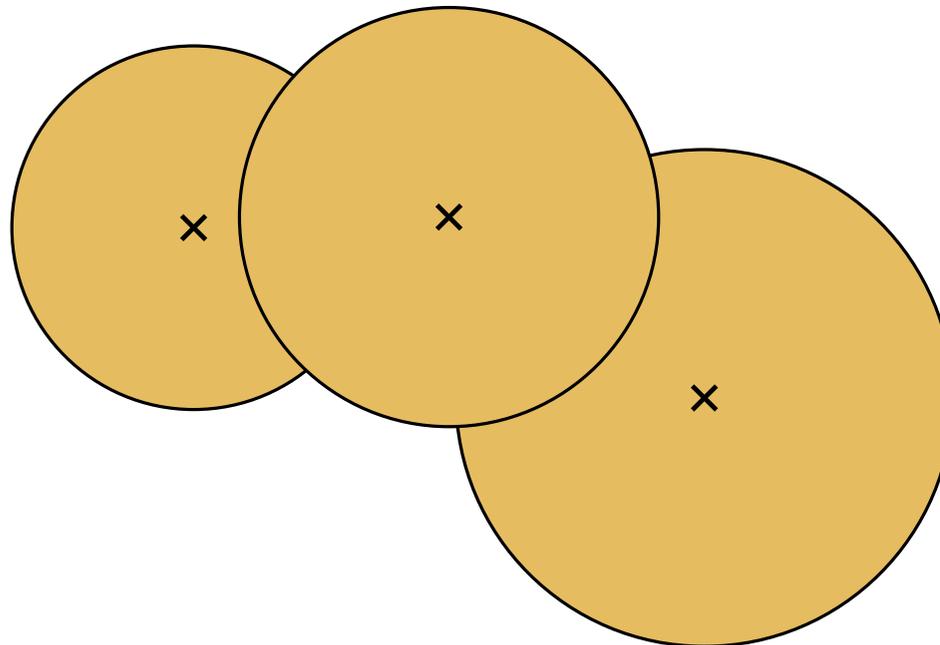


# Problemstellung

**Geg:** Menge  $P = \{p_1, \dots, p_n\} \subset \mathbb{R}^2$  von Punkten, Menge  
 $W = \{w_1, \dots, w_n\} \subset \mathbb{R}^+$  von zugehörigen Werten

**Ges:** *gute* Visualisierung von  $P$  und  $W$ , wobei  $(p_i, w_i)$   
Kreisscheibe  $D_i$  mit Mittelpunkt  $p_i$  und Fläche  $w_i$  def.

Wo ist dabei das Problem?

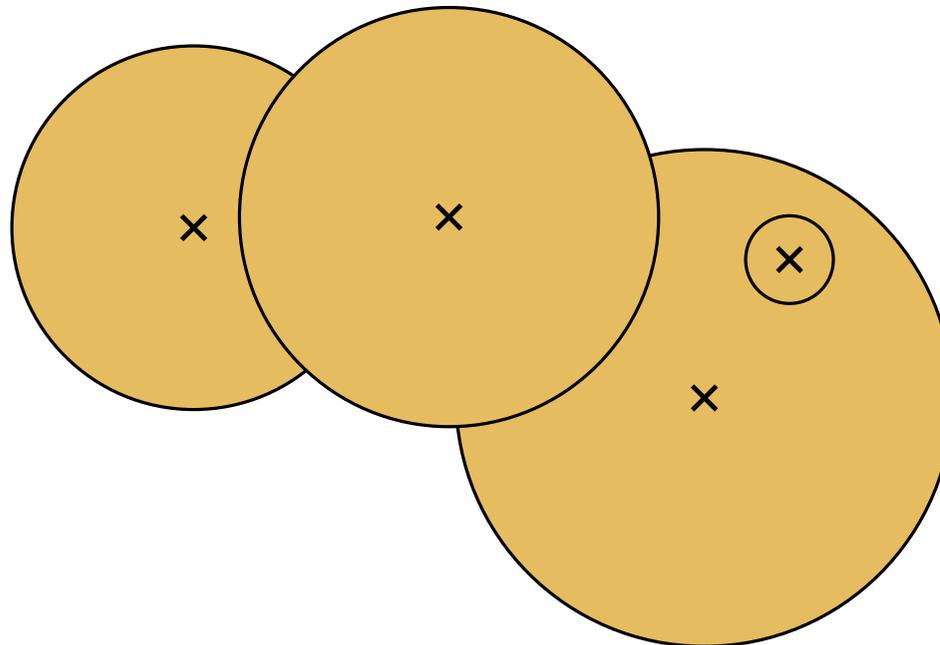


# Problemstellung

**Geg:** Menge  $P = \{p_1, \dots, p_n\} \subset \mathbb{R}^2$  von Punkten, Menge  
 $W = \{w_1, \dots, w_n\} \subset \mathbb{R}^+$  von zugehörigen Werten

**Ges:** *gute* Visualisierung von  $P$  und  $W$ , wobei  $(p_i, w_i)$   
Kreisscheibe  $D_i$  mit Mittelpunkt  $p_i$  und Fläche  $w_i$  def.

Wo ist dabei das Problem?

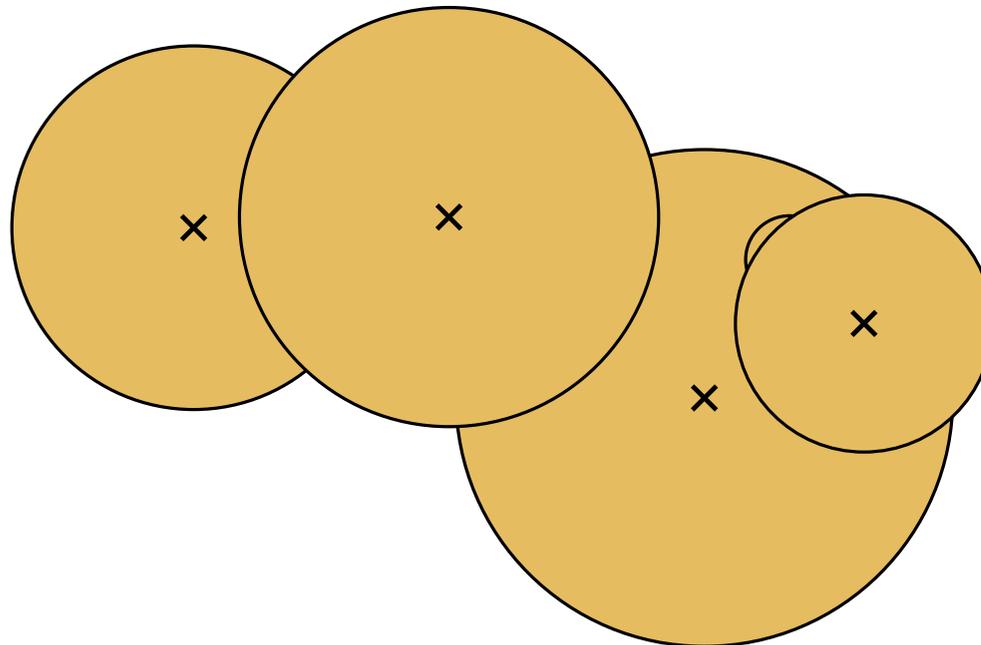


# Problemstellung

**Geg:** Menge  $P = \{p_1, \dots, p_n\} \subset \mathbb{R}^2$  von Punkten, Menge  
 $W = \{w_1, \dots, w_n\} \subset \mathbb{R}^+$  von zugehörigen Werten

**Ges:** *gute* Visualisierung von  $P$  und  $W$ , wobei  $(p_i, w_i)$   
Kreisscheibe  $D_i$  mit Mittelpunkt  $p_i$  und Fläche  $w_i$  def.

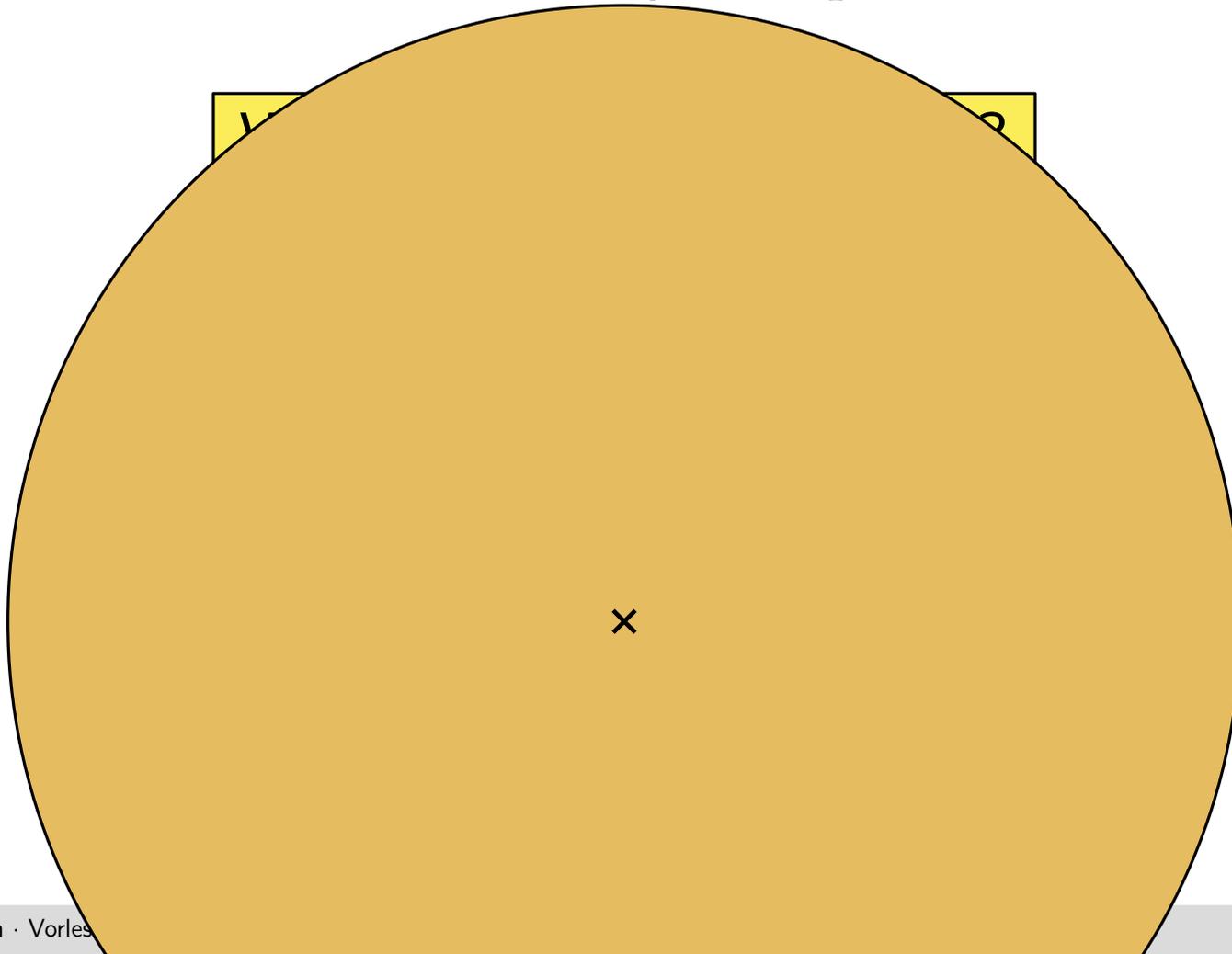
Wo ist dabei das Problem?



# Problemstellung

**Geg:** Menge  $P = \{p_1, \dots, p_n\} \subset \mathbb{R}^2$  von Punkten, Menge  
 $W = \{w_1, \dots, w_n\} \subset \mathbb{R}^+$  von zugehörigen Werten

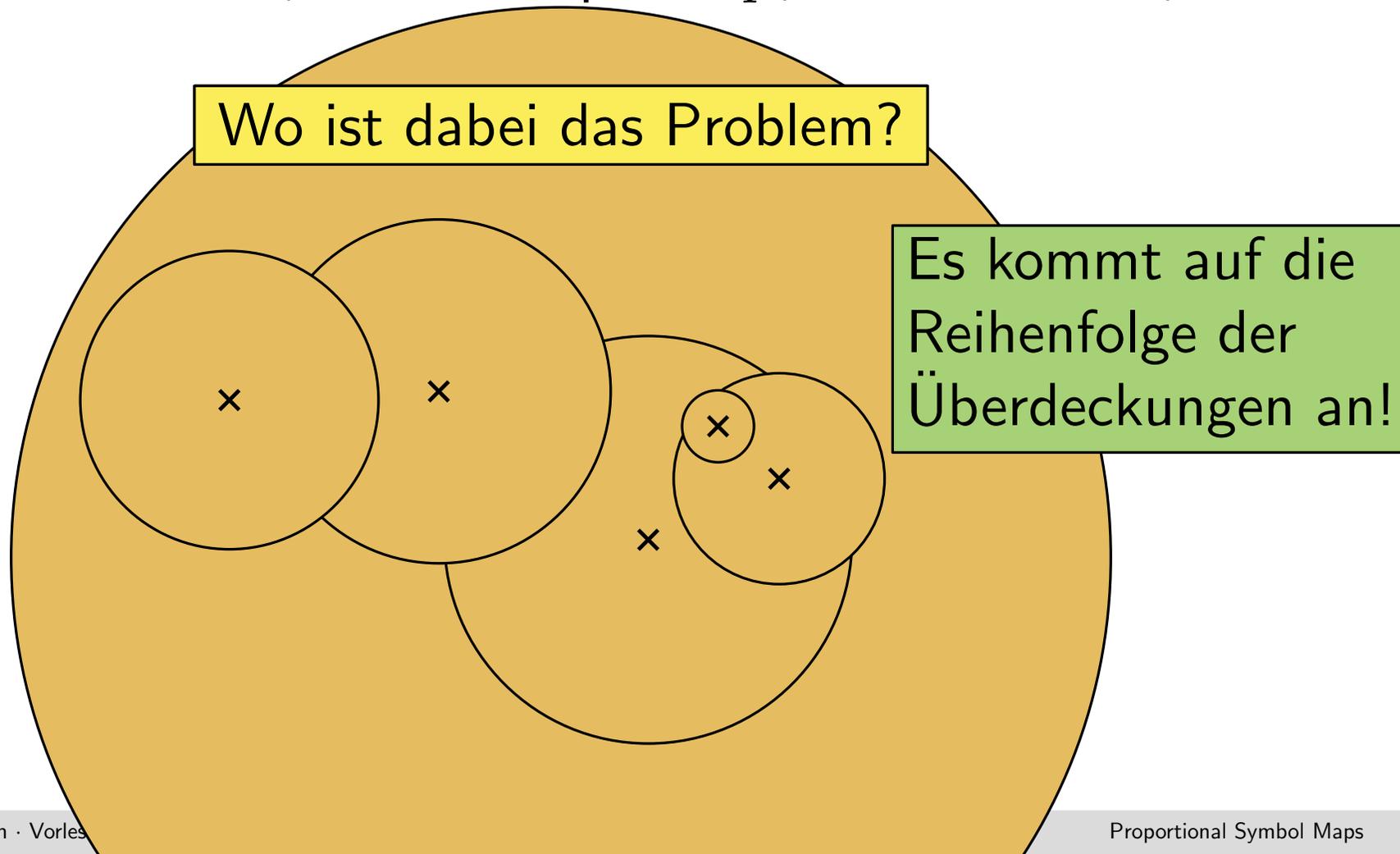
**Ges:** *gute* Visualisierung von  $P$  und  $W$ , wobei  $(p_i, w_i)$   
Kreisscheibe  $D_i$  mit Mittelpunkt  $p_i$  und Fläche  $w_i$  def.



# Problemstellung

**Geg:** Menge  $P = \{p_1, \dots, p_n\} \subset \mathbb{R}^2$  von Punkten, Menge  $W = \{w_1, \dots, w_n\} \subset \mathbb{R}^+$  von zugehörigen Werten

**Ges:** *gute* Visualisierung von  $P$  und  $W$ , wobei  $(p_i, w_i)$  Kreisscheibe  $D_i$  mit Mittelpunkt  $p_i$  und Fläche  $w_i$  def.



# Problemstellung

**Geg:** Menge  $P = \{p_1, \dots, p_n\} \subset \mathbb{R}^2$  von Punkten, Menge  
 $W = \{w_1, \dots, w_n\} \subset \mathbb{R}^+$  von zugehörigen Werten

**Ges:** *gute* Visualisierung von  $P$  und  $W$ , wobei  $(p_i, w_i)$   
Kreisscheibe  $D_i$  mit Mittelpunkt  $p_i$  und Fläche  $w_i$  def.

**Qualitätskriterien:**

Ideen?

# Problemstellung

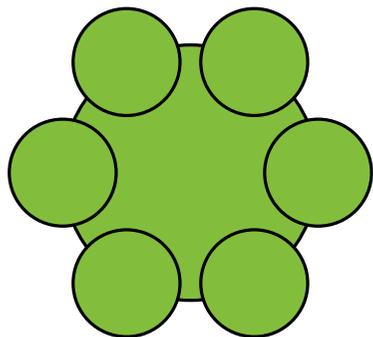
**Geg:** Menge  $P = \{p_1, \dots, p_n\} \subset \mathbb{R}^2$  von Punkten, Menge  $W = \{w_1, \dots, w_n\} \subset \mathbb{R}^+$  von zugehörigen Werten

**Ges:** gute Visualisierung von  $P$  und  $W$ , wobei  $(p_i, w_i)$  Kreisscheibe  $D_i$  mit Mittelpunkt  $p_i$  und Fläche  $w_i$  def.

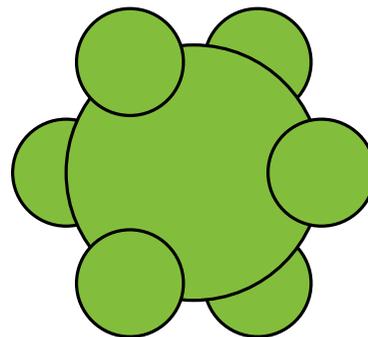
## Qualitätskriterien:

relativ oder absolut?

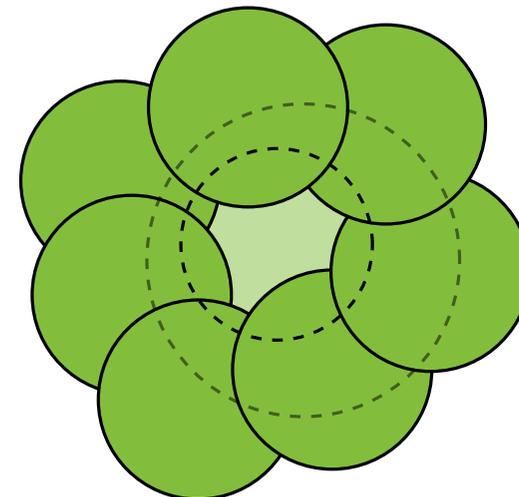
- maximiere die Länge des minimal sichtbaren Randes aller Scheiben
- maximiere die Gesamtlänge des sichtbaren Randes



MaxTotal



MaxMin



sichtbare Fläche problematisch

# Problemstellung

**Geg:** Menge  $P = \{p_1, \dots, p_n\} \subset \mathbb{R}^2$  von Punkten, Menge  $W = \{w_1, \dots, w_n\} \subset \mathbb{R}^+$  von zugehörigen Werten

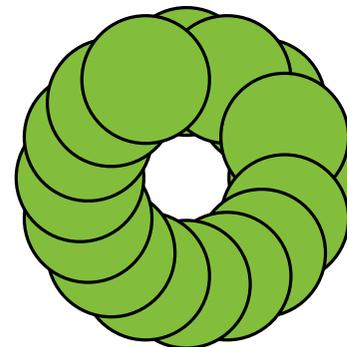
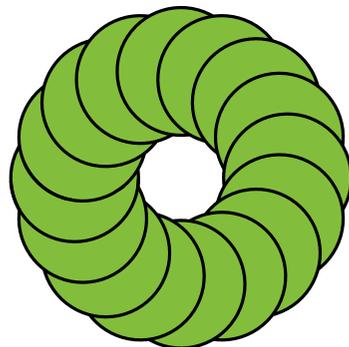
**Ges:** *gute* Visualisierung von  $P$  und  $W$ , wobei  $(p_i, w_i)$  Kreisscheibe  $D_i$  mit Mittelpunkt  $p_i$  und Fläche  $w_i$  def.

## Qualitätskriterien:

- maximiere die Länge des minimal sichtbaren Randes aller Scheiben
- maximiere die Gesamtlänge des sichtbaren Randes

## Modelle:

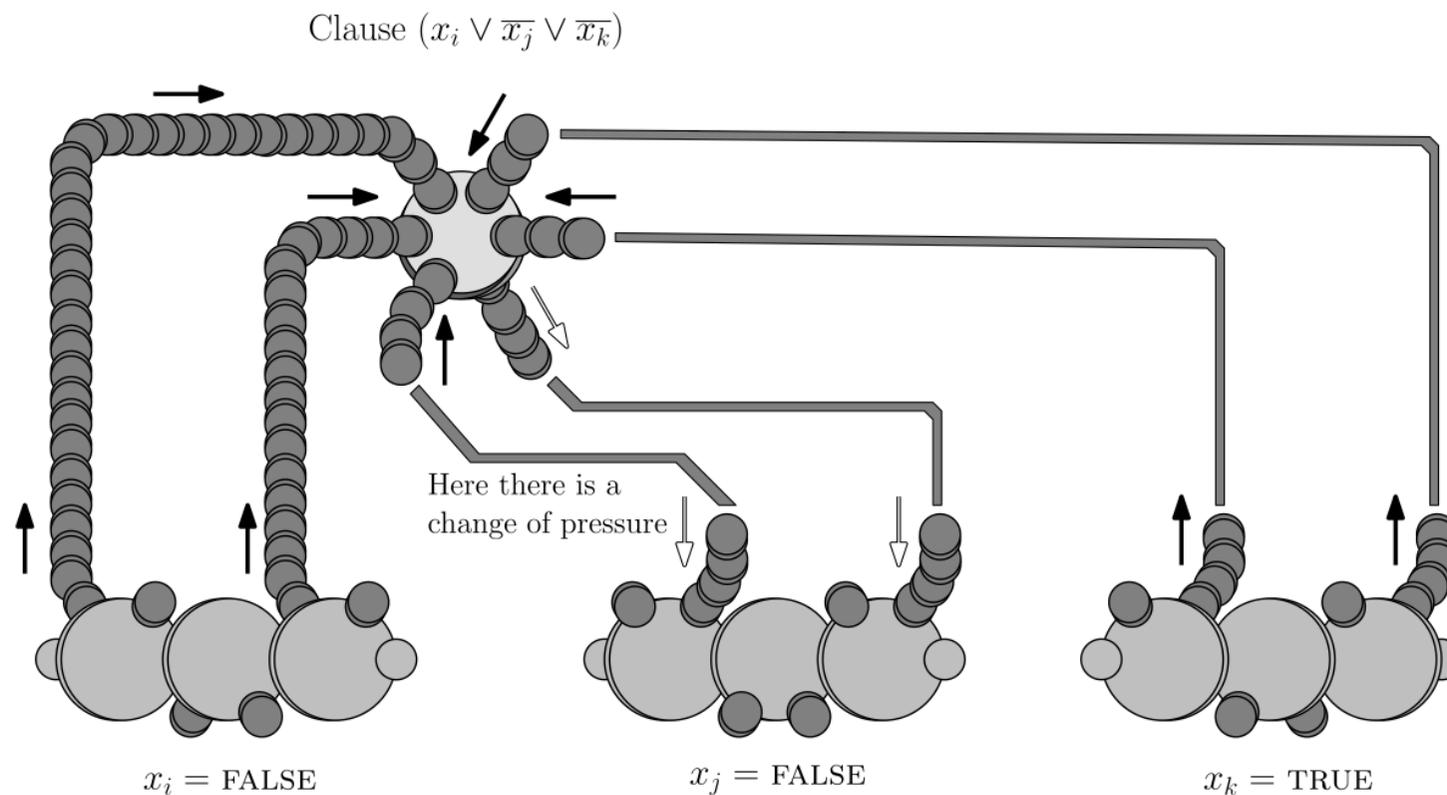
- Physisch realisierbares Modell: mit Münzen nachbaubar
- Stacking Modell: Totalordnung der Scheiben



**Satz 1:** Sowohl MaxMin als auch MaxTotal im physisch realisierbaren Modell sind NP-schwer.

**Satz 1:** Sowohl MaxMin als auch MaxTotal im physisch realisierbaren Modell sind NP-schwer.

**Beweis:** wieder durch Reduktion von planarem 3-Sat

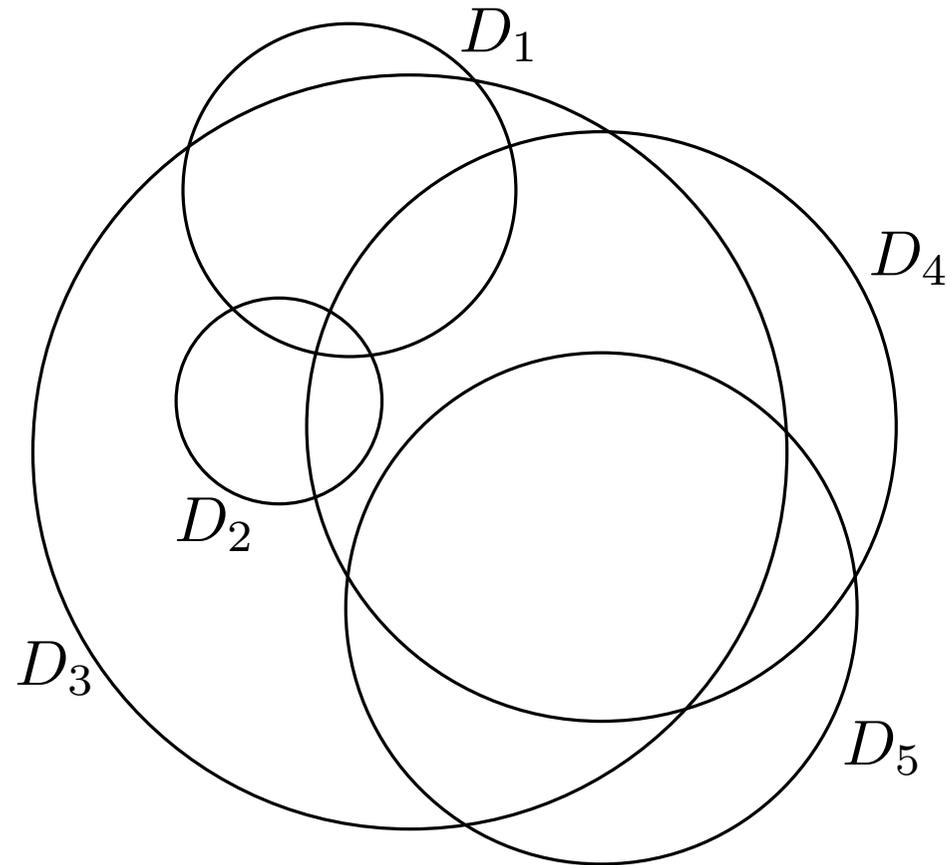


Werden wir aber hier nicht betrachten!

# MaxMin im Stacking Modell

**Geg:** Menge von Kreisscheiben  $\mathcal{D} = \{D_1, \dots, D_n\}$  in  $\mathbb{R}^2$

**Ges:** Permutation  $\pi$  von  $\{1, \dots, n\}$ , so dass die Proportional Symbol Map mit Stacking Ordnung  $D_{\pi(1)} < \dots < D_{\pi(n)}$  den minimal sichtbaren Rand von  $\mathcal{D}$  maximiert

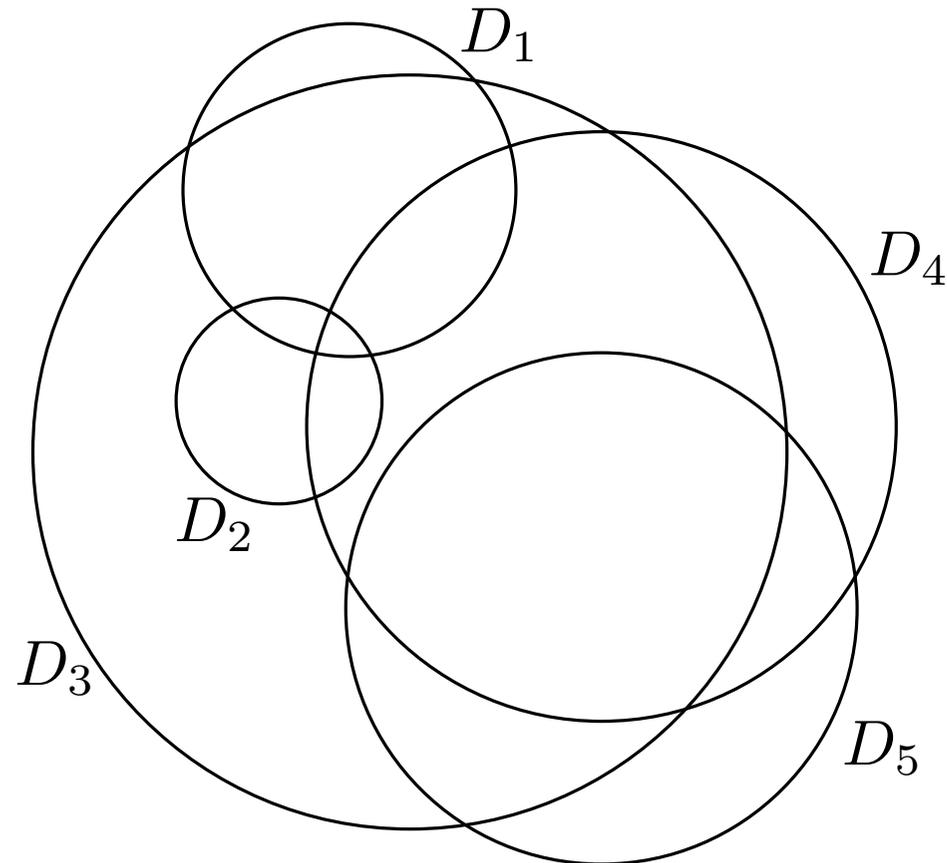


# MaxMin im Stacking Modell

**Geg:** Menge von Kreisscheiben  $\mathcal{D} = \{D_1, \dots, D_n\}$  in  $\mathbb{R}^2$

**Ges:** Permutation  $\pi$  von  $\{1, \dots, n\}$ , so dass die Proportional Symbol Map mit Stacking Ordnung  $D_{\pi(1)} < \dots < D_{\pi(n)}$  den minimal sichtbaren Rand von  $\mathcal{D}$  maximiert

Überlegen Sie sich  
einen Algorithmus zur  
Optimierung der  
Stacking Ordnung.

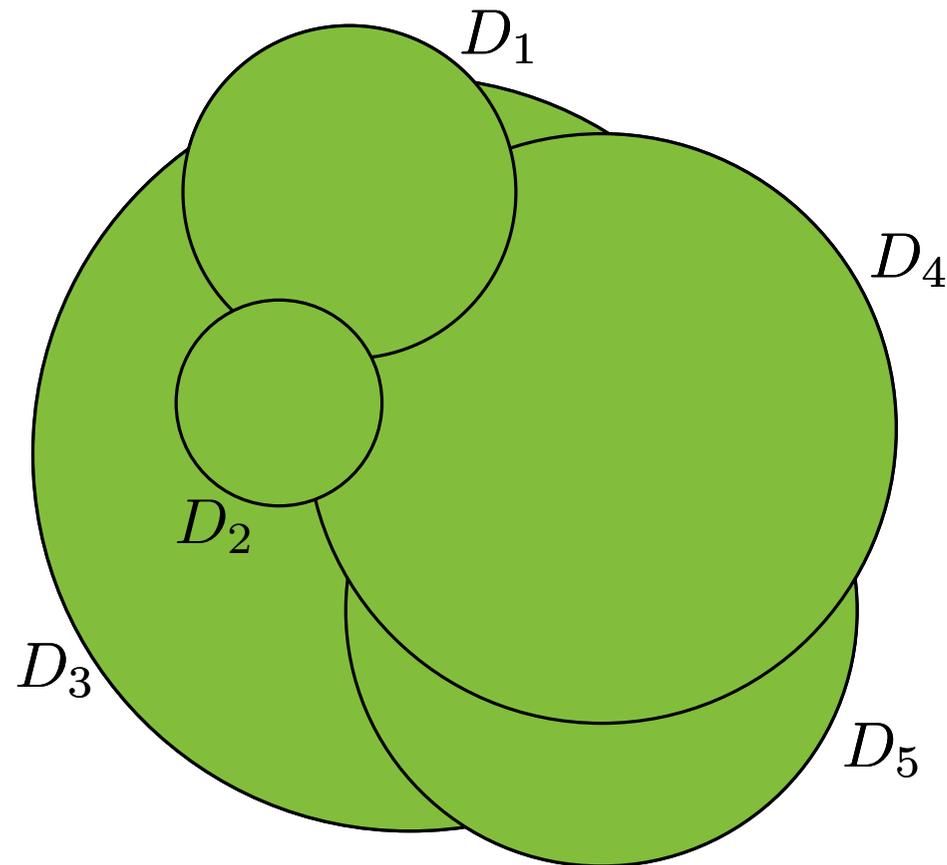


# MaxMin im Stacking Modell

**Geg:** Menge von Kreisscheiben  $\mathcal{D} = \{D_1, \dots, D_n\}$  in  $\mathbb{R}^2$

**Ges:** Permutation  $\pi$  von  $\{1, \dots, n\}$ , so dass die Proportional Symbol Map mit Stacking Ordnung  $D_{\pi(1)} < \dots < D_{\pi(n)}$  den minimal sichtbaren Rand von  $\mathcal{D}$  maximiert

Überlegen Sie sich  
einen Algorithmus zur  
Optimierung der  
Stacking Ordnung.



# Greedy-Algorithmus MaxMin Stacking

**Input:** Menge von Kreisscheiben  $\mathcal{D} = \{D_1, \dots, D_n\}$

**Output:** Permutation  $\pi$  als optimale Stacking Ordnung

---

initialisiere  $\mathcal{S} \leftarrow \mathcal{D}$

**for**  $i = 1, \dots, n$  **do**

**foreach**  $D_j \in \mathcal{S}$  **do**

$\text{vis}(D_j) \leftarrow$  sichtb. Rand von  $D_j$  bzgl.  $\mathcal{S}$  falls  $\pi(i) = j$

$D_k \leftarrow \arg \max_{D_j \in \mathcal{S}} \text{vis}(D_j)$

    set  $\pi(i) \leftarrow k$

$\mathcal{S} \leftarrow \mathcal{S} \setminus \{D_k\}$

**return**  $\pi$

# Greedy-Algorithmus MaxMin Stacking

**Input:** Menge von Kreisscheiben  $\mathcal{D} = \{D_1, \dots, D_n\}$

**Output:** Permutation  $\pi$  als optimale Stacking Ordnung

---

initialisiere  $\mathcal{S} \leftarrow \mathcal{D}$

**for**  $i = 1, \dots, n$  **do**

**foreach**  $D_j \in \mathcal{S}$  **do**

$\text{vis}(D_j) \leftarrow$  sichtb. Rand von  $D_j$  bzgl.  $\mathcal{S}$  falls  $\pi(i) = j$

$D_k \leftarrow \arg \max_{D_j \in \mathcal{S}} \text{vis}(D_j)$

    set  $\pi(i) \leftarrow k$

$\mathcal{S} \leftarrow \mathcal{S} \setminus \{D_k\}$

**return**  $\pi$

Korrektheit?  
Laufzeit?

# MaxMin Stacking: Ergebnis

**Satz 2:** Gegeben  $n$  Kreisscheiben in der Ebene berechnet der Greedy-Algorithmus eine Stacking Ordnung, die den minimal sichtbaren Rand aller Kreisscheiben maximiert. Der Algorithmus lässt sich in  $O(n^2 \log n)$  Laufzeit implementieren.

**Satz 2:** Gegeben  $n$  Kreisscheiben in der Ebene berechnet der Greedy-Algorithmus eine Stacking Ordnung, die den minimal sichtbaren Rand aller Kreisscheiben maximiert. Der Algorithmus lässt sich in  $O(n^2 \log n)$  Laufzeit implementieren.

## Beweis:

- Korrektheit: Vergleiche Lösung  $\mathcal{A}$  des Algorithmus mit optimaler Lösung  $\mathcal{O}$  und nutze Austauschargument
- Laufzeit: nutze Variante von Segment-Bäumen  
[de Berg et al. '08, Kap. 10.3]

Betrachte Scheiben in aufsteigener Stacking-Reihenfolge.

	$A$	$\mathcal{O}$
7	$D_7$	$D_7$
6	$D_6$	$D_2$
5	$D_4$	$D_1$
4	$D_2$	$D_6$
3	$D_1$	$D_4$
2	$D_3$	$D_3$
1	$D_5$	$D_5$

## Vergleiche:

$A$  = Lösung des Algorithmus

$\mathcal{O}$  = Beliebige optimale Lösung

Betrachte Scheiben in aufsteigender Stacking-Reihenfolge.

	$\mathcal{A}$	$\mathcal{O}$
7	$D_7$	$D_7$
6	$D_6$	$D_2$
5	$D_4$	$D_1$
4	$D_2$	$D_6$
3	$D_1$	$D_4$
2	$D_3$	$D_3$
1	$D_5$	$D_5$

## Vergleiche:

$\mathcal{A}$  = Lösung des Algorithmus

$\mathcal{O}$  = Beliebige optimale Lösung

Sei  $i$  kleinster Wert, sodass  $\mathcal{A}[i] \neq \mathcal{O}[i]$

$$\mathcal{A}[i] = \operatorname{argmax}_{D \in S} \operatorname{vis}(D)$$

Betrachte Scheiben in aufsteigender Stacking-Reihenfolge.

	$\mathcal{A}$	$\mathcal{O}$
7	$D_7$	$D_7$
6	$D_6$	$D_2$
5	$D_4$	$D_1$
4	$D_2$	$D_6$
3	$D_1$	$D_4$
2	$D_3$	$D_3$
1	$D_5$	$D_5$

## Vergleiche:

$\mathcal{A}$  = Lösung des Algorithmus

$\mathcal{O}$  = Beliebige optimale Lösung

Sei  $i$  kleinster Wert, sodass  $\mathcal{A}[i] \neq \mathcal{O}[i]$

$$\mathcal{A}[i] = \operatorname{argmax}_{D \in S} \operatorname{vis}(D)$$

Ziehe  $\mathcal{A}[i]$  in  $\mathcal{O}$  an Stelle  $\mathcal{O}[i]$ :

Betrachte Scheiben in aufsteigender Stacking-Reihenfolge.

	$\mathcal{A}$	$\mathcal{O}$
7	$D_7$	$D_7$
6	$D_6$	$D_2$
5	$D_4$	$D_1$
4	$D_2$	$D_6$
3	$D_1$	$D_4$
2	$D_3$	$D_3$
1	$D_5$	$D_5$

## Vergleiche:

$\mathcal{A}$  = Lösung des Algorithmus

$\mathcal{O}$  = Beliebige optimale Lösung

Sei  $i$  kleinster Wert, sodass  $\mathcal{A}[i] \neq \mathcal{O}[i]$

$$\mathcal{A}[i] = \operatorname{argmax}_{D \in S} \operatorname{vis}(D)$$

Ziehe  $\mathcal{A}[i]$  in  $\mathcal{O}$  an Stelle  $\mathcal{O}[i]$ :

- verändert den Wert  $\operatorname{min-vis}(\mathcal{O})$  an Stelle  $i$  nicht.

Betrachte Scheiben in aufsteigender Stacking-Reihenfolge.

	$\mathcal{A}$	$\mathcal{O}$
7	$D_7$	$D_7$
6	$D_6$	$D_2$
5	$D_4$	$D_1$
4	$D_2$	$D_6$
3	$D_1$	$D_4$
2	$D_3$	$D_3$
1	$D_5$	$D_5$

## Vergleiche:

$\mathcal{A}$  = Lösung des Algorithmus

$\mathcal{O}$  = Beliebige optimale Lösung

Sei  $i$  kleinster Wert, sodass  $\mathcal{A}[i] \neq \mathcal{O}[i]$

$$\mathcal{A}[i] = \operatorname{argmax}_{D \in S} \operatorname{vis}(D)$$

Ziehe  $\mathcal{A}[i]$  in  $\mathcal{O}$  an Stelle  $\mathcal{O}[i]$ :

- verändert den Wert  $\min\text{-vis}(\mathcal{O})$  an Stelle  $i$  nicht.
- Übersprungene Scheiben können nur besser werden.

Betrachte Scheiben in aufsteigender Stacking-Reihenfolge.

	$\mathcal{A}$	$\mathcal{O}$
7	$D_7$	$D_7$
6	$D_6$	$D_2$
5	$D_4$	$D_1$
4	$D_2$	$D_6$
3	$D_1$	$D_4$
2	$D_3$	$D_3$
1	$D_5$	$D_5$

## Vergleiche:

$\mathcal{A}$  = Lösung des Algorithmus

$\mathcal{O}$  = Beliebige optimale Lösung

Sei  $i$  kleinster Wert, sodass  $\mathcal{A}[i] \neq \mathcal{O}[i]$

$$\mathcal{A}[i] = \operatorname{argmax}_{D \in S} \operatorname{vis}(D)$$

Ziehe  $\mathcal{A}[i]$  in  $\mathcal{O}$  an Stelle  $\mathcal{O}[i]$ :

- verändert den Wert  $\min\text{-vis}(\mathcal{O})$  an Stelle  $i$  nicht.
- Übersprungene Scheiben können nur besser werden.
- Restliche Scheiben bleiben unverändert.

Betrachte Scheiben in aufsteigender Stacking-Reihenfolge.

	$\mathcal{A}$	$\mathcal{O}$
7	$D_7$	$D_7$
6	$D_6$	$D_2$
5	$D_4$	$D_1$
4	$D_2$	$D_6$
3	$D_1$	$D_4$
2	$D_3$	$D_3$
1	$D_5$	$D_5$

## Vergleiche:

$\mathcal{A}$  = Lösung des Algorithmus

$\mathcal{O}$  = Beliebige optimale Lösung

Sei  $i$  kleinster Wert, sodass  $\mathcal{A}[i] \neq \mathcal{O}[i]$

$$\mathcal{A}[i] = \operatorname{argmax}_{D \in S} \operatorname{vis}(D)$$

Ziehe  $\mathcal{A}[i]$  in  $\mathcal{O}$  an Stelle  $\mathcal{O}[i]$ :

- verändert den Wert  $\min\text{-vis}(\mathcal{O})$  an Stelle  $i$  nicht.
- Übersprungene Scheiben können nur besser werden.
- Restliche Scheiben bleiben unverändert.

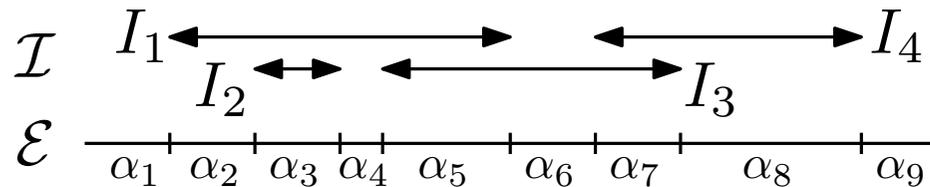
→ Modifikationen erhalten Wert von  $\mathcal{O}$

→ Wiederhole Modifikation bis  $\mathcal{A} = \mathcal{O}$ .

# Segment-Bäume

Datenstruktur zum Speichern einer Menge von Intervallen in  $\mathbb{R}$  in  $O(n \log n)$  Platz für Punkt-in-Intervall Anfragen in  $O(\log n + k)$  Zeit („Gegeben Punkt  $p$ , welche Intervalle enthalten  $p$ ?“)

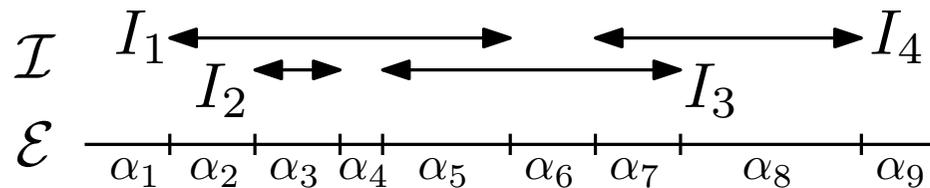
- Menge der Intervalle  $\mathcal{I} = \{I_1, \dots, I_k\}$  definieren Menge von Elementarintervallen  $\mathcal{E} = \{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$



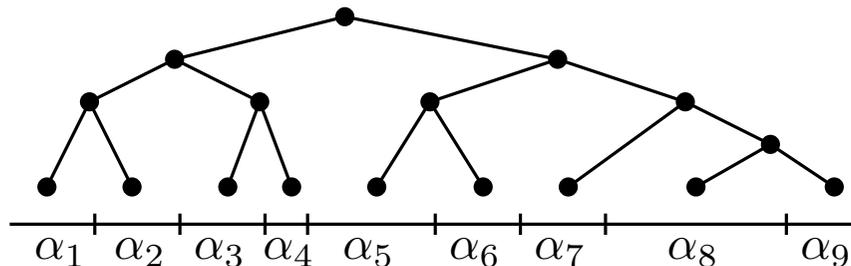
# Segment-Bäume

Datenstruktur zum Speichern einer Menge von Intervallen in  $\mathbb{R}$  in  $O(n \log n)$  Platz für Punkt-in-Intervall Anfragen in  $O(\log n + k)$  Zeit („Gegeben Punkt  $p$ , welche Intervalle enthalten  $p$ ?“)

- Menge der Intervalle  $\mathcal{I} = \{I_1, \dots, I_k\}$  definieren Menge von Elementarintervallen  $\mathcal{E} = \{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$



- Elementarintervalle  $\alpha_i$  def. Blätter  $\mu_i$  eines balancierten Binärbaums, innere Knoten  $v$  entsprechen Vereinigung der Kindintervalle

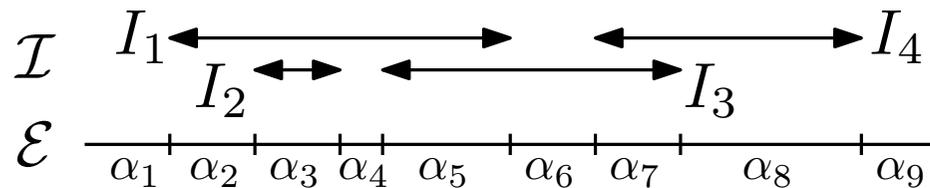


$$\text{Int}(\mu_i) = \alpha_i$$

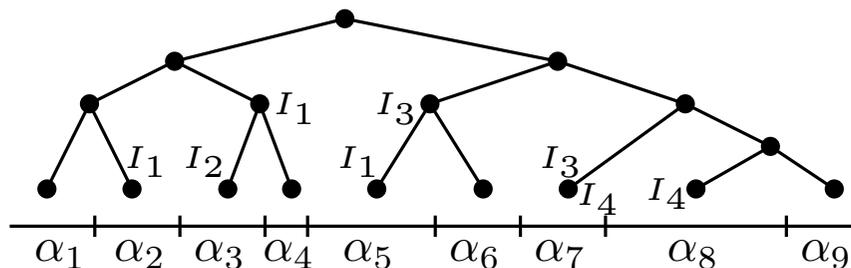
$$\text{Int}(v) = \text{Int}(\text{lc}(v)) \cup \text{Int}(\text{rc}(v))$$

Datenstruktur zum Speichern einer Menge von Intervallen in  $\mathbb{R}$  in  $O(n \log n)$  Platz für Punkt-in-Intervall Anfragen in  $O(\log n + k)$  Zeit („Gegeben Punkt  $p$ , welche Intervalle enthalten  $p$ ?“)

- Menge der Intervalle  $\mathcal{I} = \{I_1, \dots, I_k\}$  definieren Menge von Elementarintervallen  $\mathcal{E} = \{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$



- Elementarintervalle  $\alpha_i$  def. Blätter  $\mu_i$  eines balancierten Binärbaums, innere Knoten  $v$  entsprechen Vereinigung der Kindintervalle



$$\text{Int}(\mu_i) = \alpha_i$$

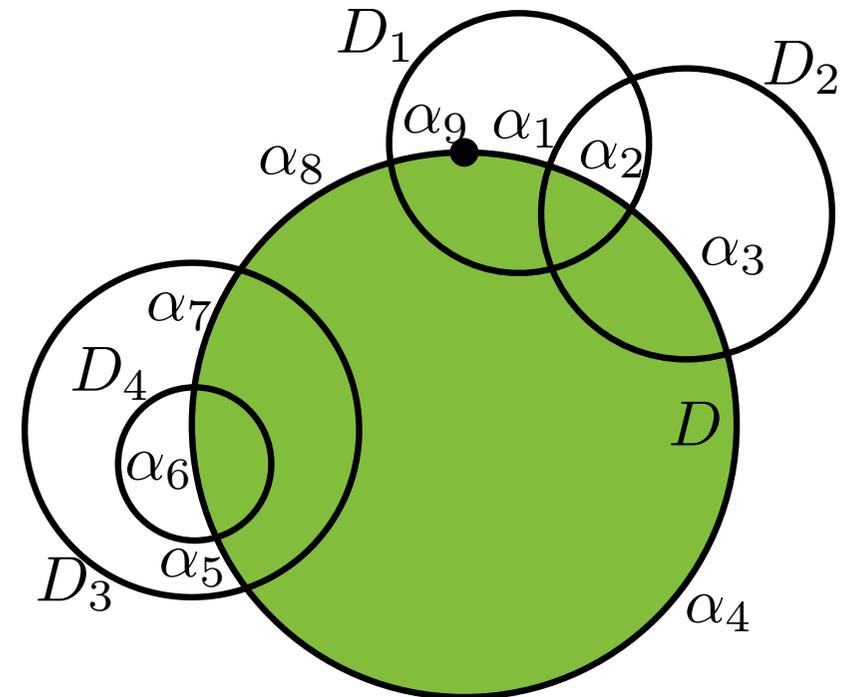
$$\text{Int}(v) = \text{Int}(\text{lc}(v)) \cup \text{Int}(\text{rc}(v))$$

- Knoten  $v$  speichern Menge  $I(v)$  von Eingabeintervallen  $I_j$  mit  $\text{Int}(v) \subseteq I_j$  und  $\text{Int}(\text{parent}(v)) \not\subseteq I_j$

( $I_j$  wird pro Level max. 2-mal gespeichert)

# Segment-Bäume für Kreisränder

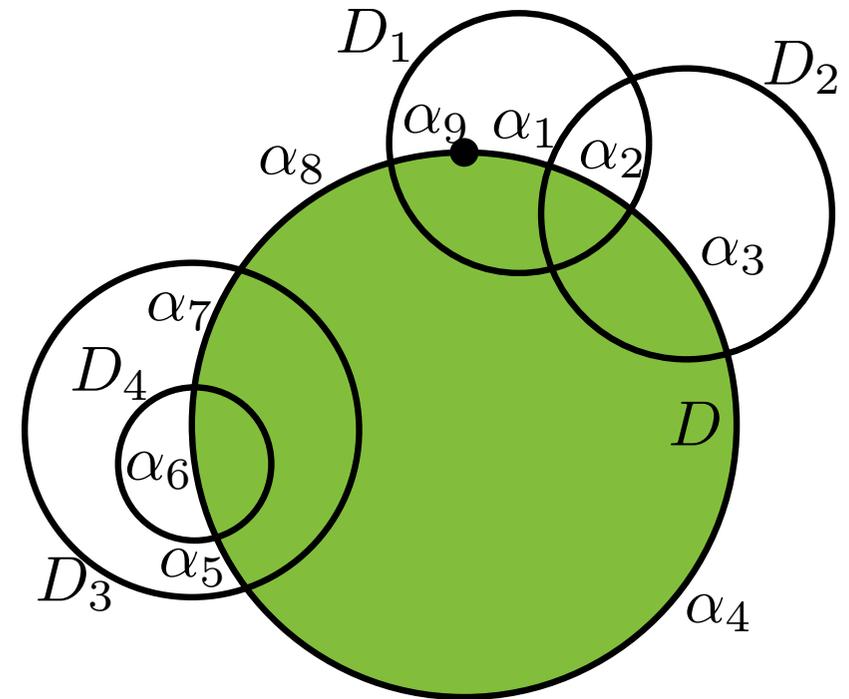
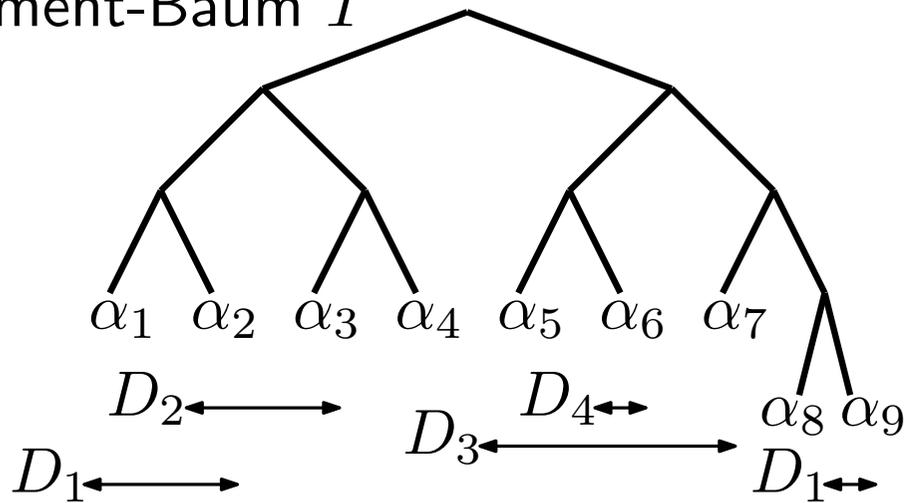
- betrachte Rand eines Kreises  $D$  von oben im UZS als lineares Intervall
- definiere Elementarintervalle aus Schnitten mit anderen Kreisen in  $\mathcal{D}$
- jeder Kreis  $D' \neq D$  schneidet  $D$  in 0, 1 oder 2 Intervallen



# Segment-Bäume für Kreisränder

- betrachte Rand eines Kreises  $D$  von oben im UZS als lineares Intervall
- definiere Elementarintervalle aus Schnitten mit anderen Kreisen in  $\mathcal{D}$
- jeder Kreis  $D' \neq D$  schneidet  $D$  in 0, 1 oder 2 Intervallen

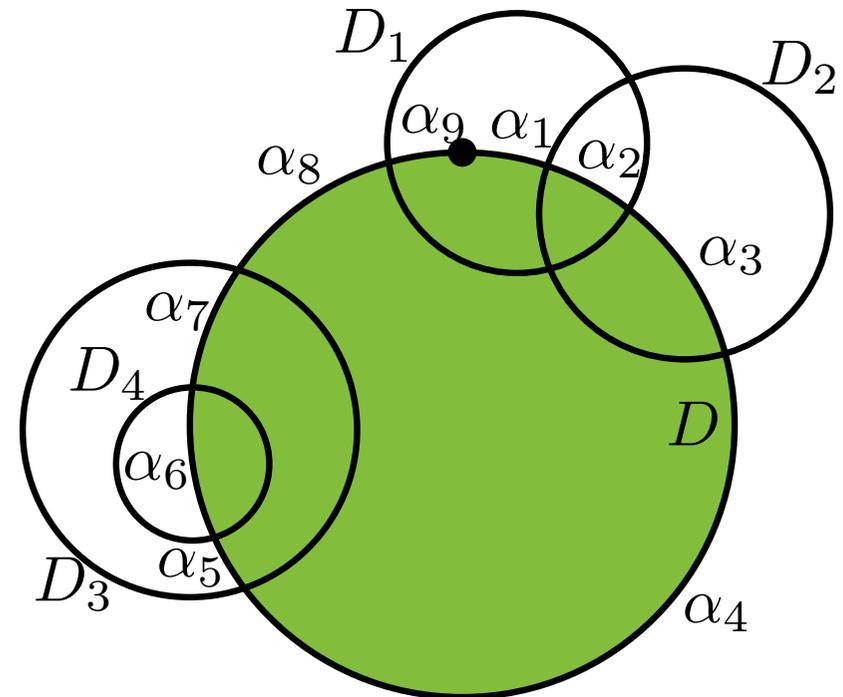
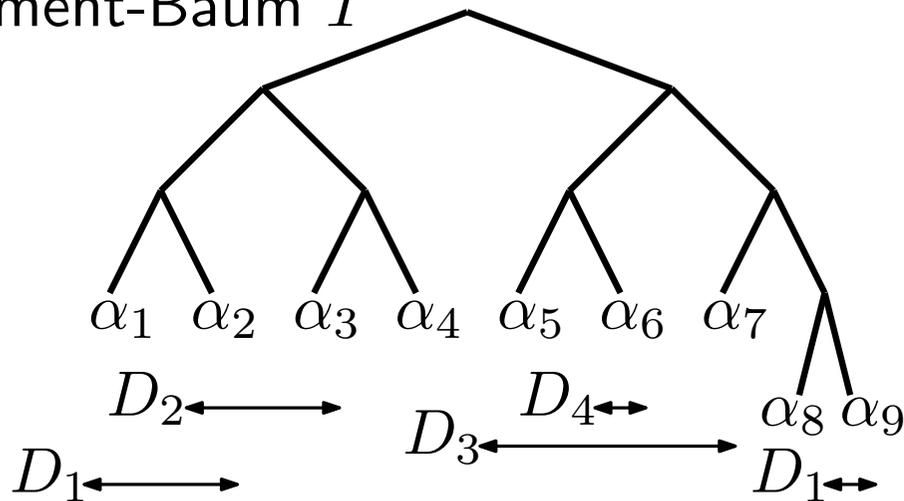
Segment-Baum  $T$



# Segment-Bäume für Kreisränder

- betrachte Rand eines Kreises  $D$  von oben im UZS als lineares Intervall
- definiere Elementarintervalle aus Schnitten mit anderen Kreisen in  $\mathcal{D}$
- jeder Kreis  $D' \neq D$  schneidet  $D$  in 0, 1 oder 2 Intervallen

Segment-Baum  $T$



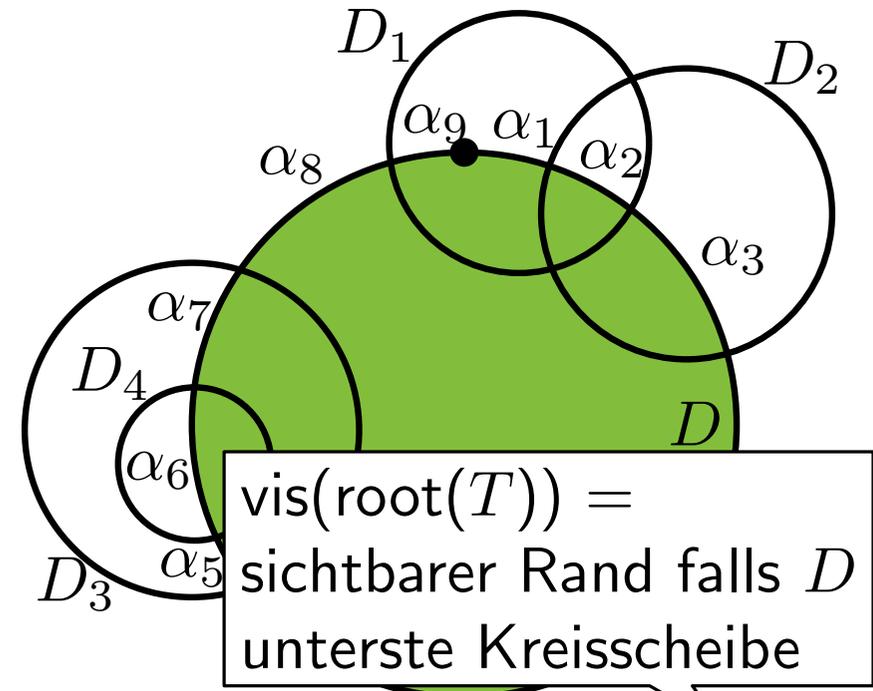
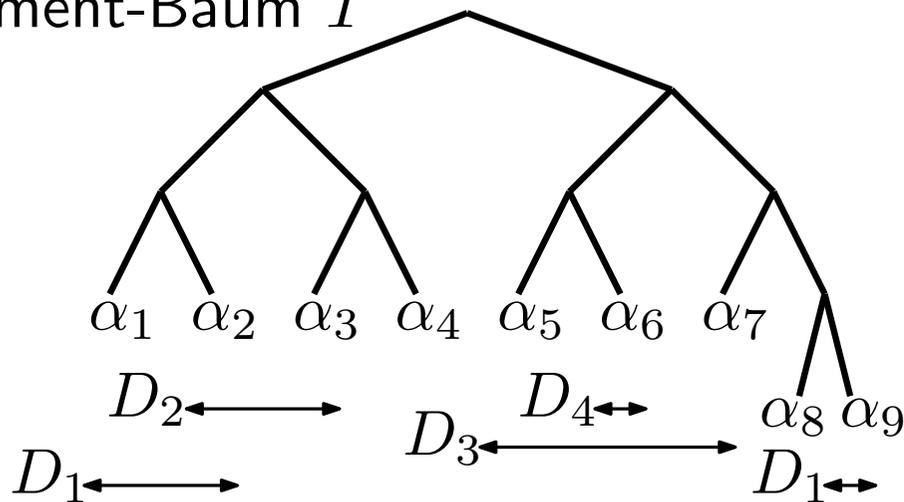
- speichere zusätzlich zu  $\text{Int}(v)$  und  $I(v)$  an jedem Knoten noch  $\text{vis}(v)$

$$\text{vis}(v) = \begin{cases} 0 & \text{falls } |I(v)| \geq 1 \\ \text{vis}(\text{lc}(v)) + \text{vis}(\text{rc}(v)) & \text{falls } v \text{ innerer Knoten} \\ |\text{Int}(v)| & \text{falls } v \text{ Blatt} \end{cases}$$

# Segment-Bäume für Kreisränder

- betrachte Rand eines Kreises  $D$  von oben im UZS als lineares Intervall
- definiere Elementarintervalle aus Schnitten mit anderen Kreisen in  $\mathcal{D}$
- jeder Kreis  $D' \neq D$  schneidet  $D$  in 0, 1 oder 2 Intervallen

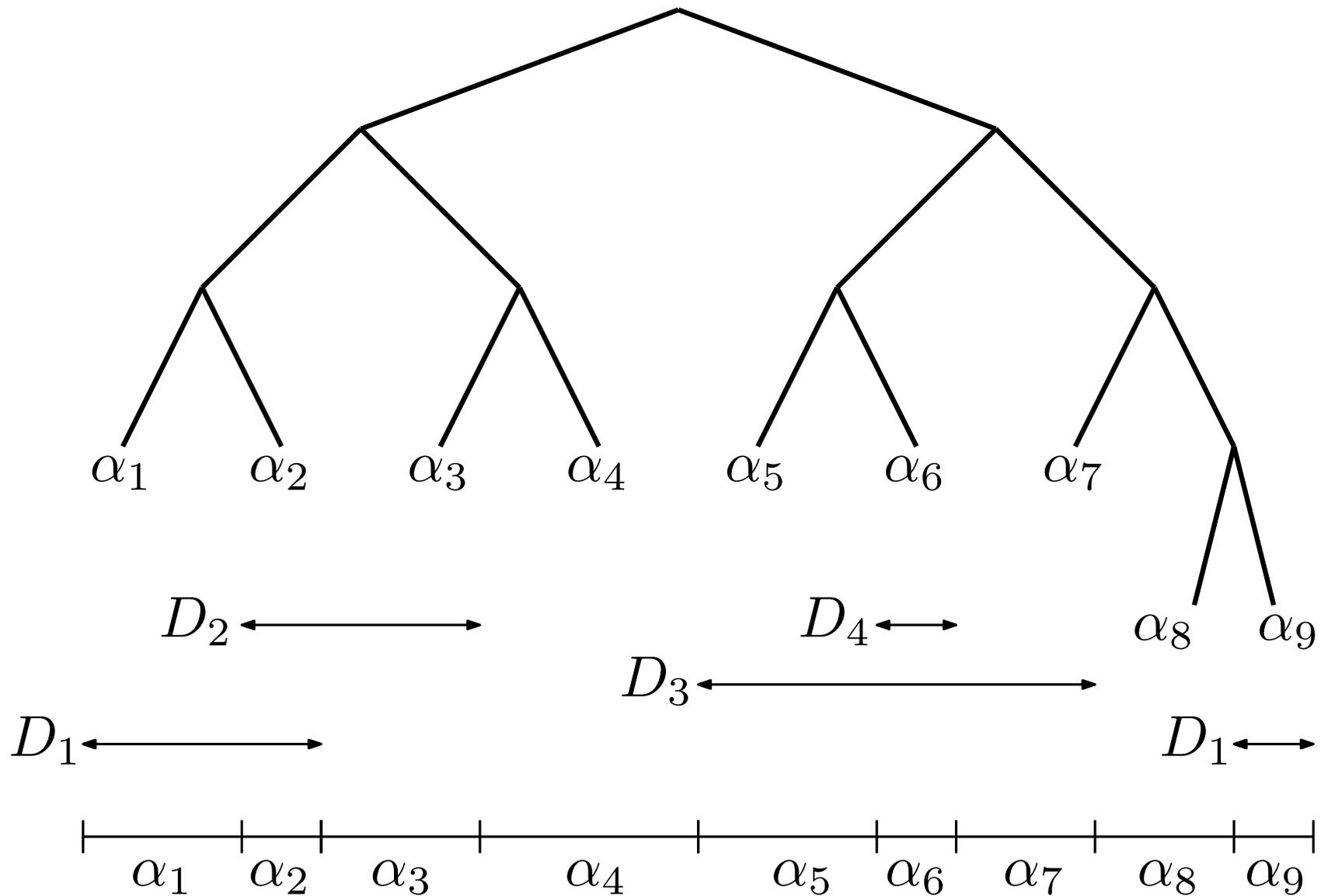
Segment-Baum  $T$



- speichere zusätzlich zu  $\text{Int}(v)$  und  $I(v)$  an jedem Knoten noch  $\text{vis}(v)$

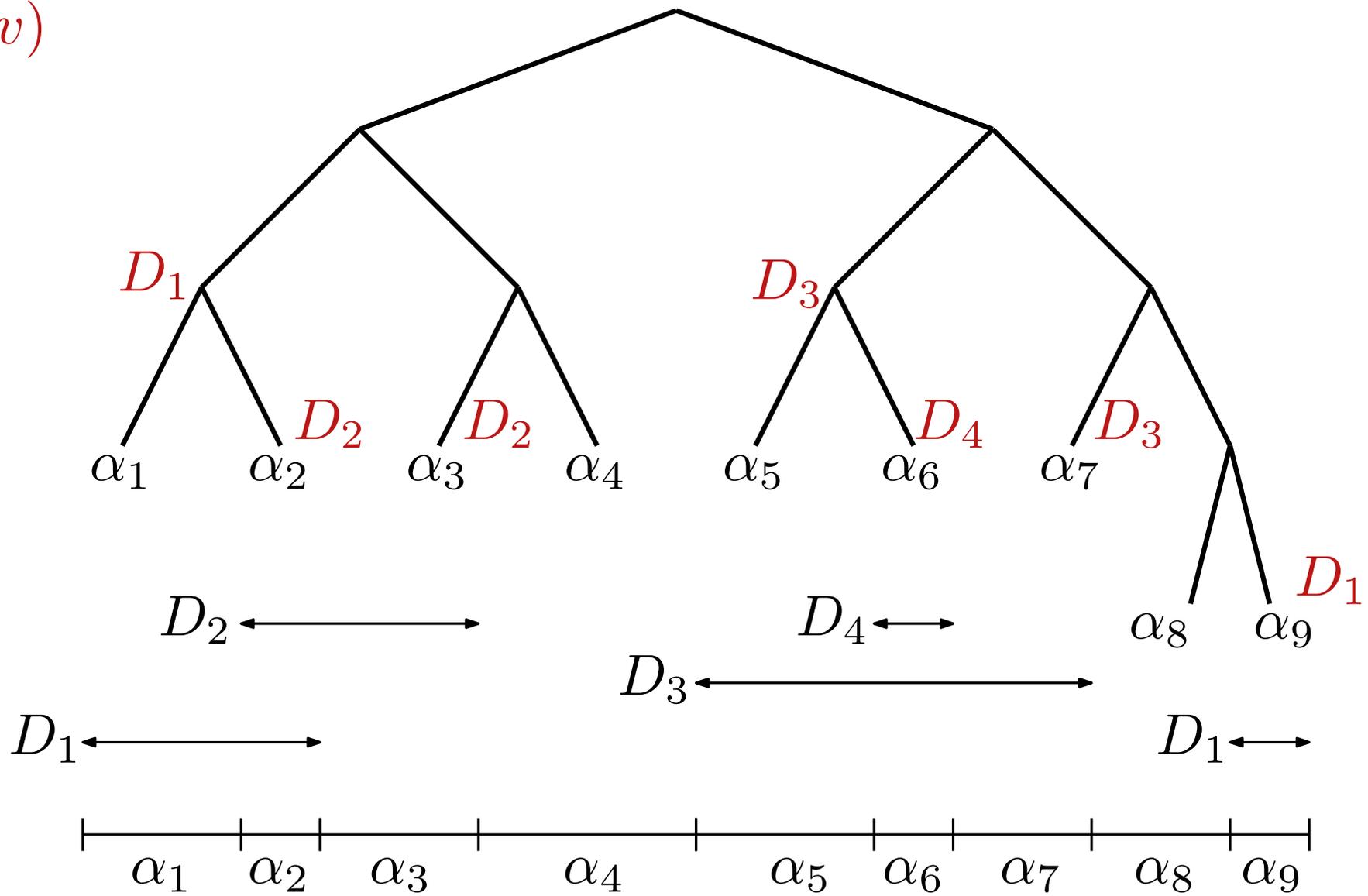
$$\text{vis}(v) = \begin{cases} 0 & \text{falls } |I(v)| \geq 1 \\ \text{vis}(\text{lc}(v)) + \text{vis}(\text{rc}(v)) & \text{falls } v \text{ innerer Knoten} \\ |\text{Int}(v)| & \text{falls } v \text{ Blatt} \end{cases}$$

# Segment-Bäume für Kreisränder: Beispiel

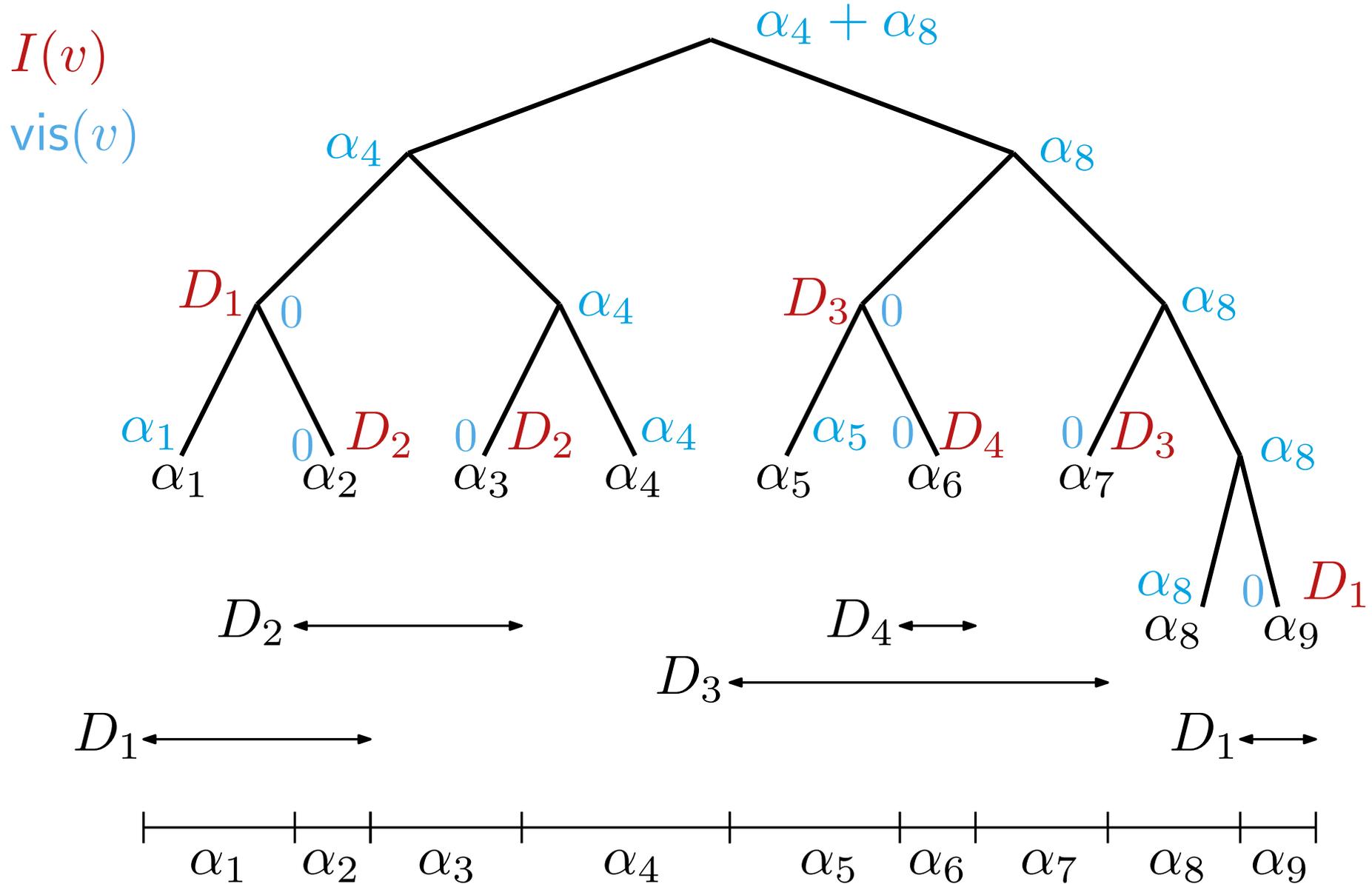


# Segment-Bäume für Kreisränder: Beispiel

$I(v)$



# Segment-Bäume für Kreisränder: Beispiel



# Implementierung Greedy Algorithmus

- (1) erstelle modifizierten Segment-Baum  $T_i$  für jede Kreisscheibe  $D_i \in \mathcal{S}$
- (2) bestimme  $D_k = \arg \max_{D_i \in \mathcal{S}} \text{vis}(\text{root}(T_i))$
- (3) lösche  $T_k$
- (4) lösche  $D_k$  aus  $\mathcal{S}$  und verbleibenden  $T_i$
- (5) falls  $\mathcal{S} \neq \emptyset$  gehe zu (2)

# Implementierung Greedy Algorithmus

- (1) erstelle modifizierten Segment-Baum  $T_i$  für jede Kreisscheibe  $D_i \in \mathcal{S}$   $O(n^2 \log n)$
- (2) bestimme  $D_k = \arg \max_{D_i \in \mathcal{S}} \text{vis}(\text{root}(T_i))$   $O(n)$
- (3) lösche  $T_k$   $O(1)$
- (4) lösche  $D_k$  aus  $\mathcal{S}$  und verbleibenden  $T_i$   $O(n \log n)$
- (5) falls  $\mathcal{S} \neq \emptyset$  gehe zu (2)

---

$O(n^2 \log n)$



# Implementierung Greedy Algorithmus

- (1) erstelle modifizierten Segment-Baum  $T_i$  für jede Kreisscheibe  $D_i \in \mathcal{S}$   $O(n^2 \log n)$
- (2) bestimme  $D_k = \arg \max_{D_i \in \mathcal{S}} \text{vis}(\text{root}(T_i))$   $O(n)$
- (3) lösche  $T_k$   $O(1)$
- (4) lösche  $D_k$  aus  $\mathcal{S}$  und verbleibenden  $T_i$   $O(n \log n)$
- (5) falls  $\mathcal{S} \neq \emptyset$  gehe zu (2)

---

$O(n^2 \log n)$

□

**Satz 2:** Gegeben  $n$  Kreisscheiben in der Ebene berechnet der Greedy-Algorithmus eine Stacking Ordnung, die den minimal sichtbaren Rand aller Kreisscheiben maximiert. Der Algorithmus lässt sich in  $O(n^2 \log n)$  Laufzeit implementieren.

**Satz 3:** Falls kein Punkt in mehr als  $O(1)$  Kreisen enthalten ist, kann die optimale Stacking Ordnung in  $O(n \log n)$  Zeit berechnet werden.

# Implementierung Greedy Algorithmus

- (1) erstelle modifizierten Segment-Baum  $T_i$  für jede Kreisscheibe  $D_i \in \mathcal{S}$   $O(n^2 \log n)$
- (2) bestimme  $D_k = \arg \max_{D_i \in \mathcal{S}} \text{vis}(\text{root}(T_i))$   $O(n)$
- (3) lösche  $T_k$   $O(1)$
- (4) lösche  $D_k$  aus  $\mathcal{S}$  und verbleibenden  $T_i$   $O(n \log n)$
- (5) falls  $\mathcal{S} \neq \emptyset$  gehe zu (2)

Für MaxTotal im Stacking Modell  
ist die Komplexität noch offen!

---

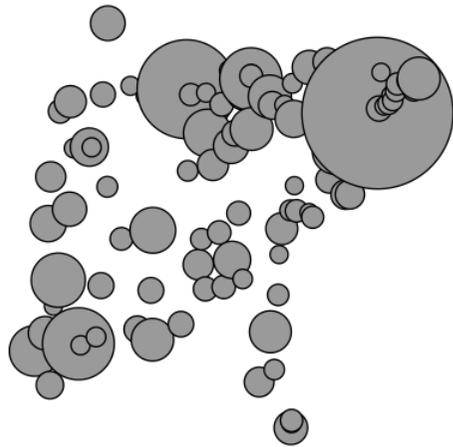
$O(n^2 \log n)$

□

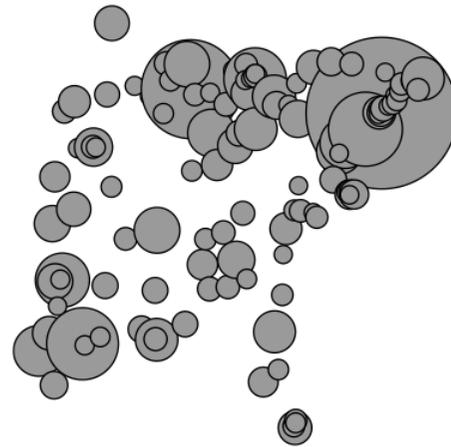
**Satz 2:** Gegeben  $n$  Kreisscheiben in der Ebene berechnet der Greedy-Algorithmus eine Stacking Ordnung, die den minimal sichtbaren Rand aller Kreisscheiben maximiert. Der Algorithmus lässt sich in  $O(n^2 \log n)$  Laufzeit implementieren.

**Satz 3:** Falls kein Punkt in mehr als  $O(1)$  Kreisen enthalten ist, kann die optimale Stacking Ordnung in  $O(n \log n)$  Zeit berechnet werden.

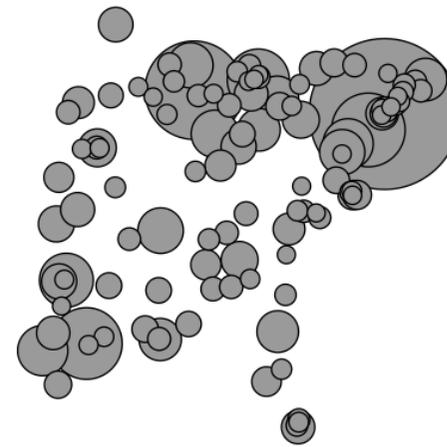
# Proportional Symbol Maps in der Praxis



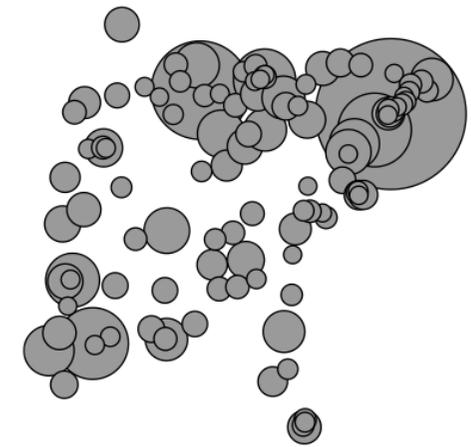
(a) Left-to-right by center.



(b) Left-to-right by leftmost.



(c) Large-to-small.



(d) Max-Min.

## Data sets

		Top-10 average		Total boundary	
		Absolute	(Relative)	Absolute	(Relative)
City 156	Left-to-right by center	0.00	(0.00%)	1405	(57.76%)
	Left-to-right by leftmost	2.14	(21.48%)	1711	(74.84%)
	Large-to-small	2.72	(25.48%)	1730	(78.21%)
	Max-Min	4.42	(43.03%)	1759	(79.33%)