

---

# Algorithmen und Datenstrukturen

Partitionierung von Mengen, Disjunkte Mengen

Prof. Dr. Ralf Möller

**Universität zu Lübeck**

**Institut für Informationssysteme**

Magnus Bender und Malte Luttermann  
(Übungen)

sowie viele Tutoren



## DataStructures.jl

This package implements a variety of data structures, including

- Deque (implemented with an [unrolled linked list](#))
- CircularBuffer
- CircularDeque (based on a circular buffer)
- Stack
- Queue
- Priority Queue
- Fenwick Tree
- Accumulators and Counters (i.e. Multisets / Bags)
- Disjoint Sets
- Binary Heap
- Mutable Binary Heap
- Ordered Dicts and Sets
- RobinDict and OrderedRobinDict (implemented with [Robin Hood Hashing](#))
- SwissDict (inspired from [SwissTables](#))
- Dictionaries with Defaults
- Trie
- Linked List and Mutable Linked List
- Sorted Dict, Sorted Multi-Dict and Sorted Set
- DataStructures.IntSet
- SparseIntSet
- DiBitVector
- Red Black Tree
- AVL Tree
- Splay Tree

### DataStructures.jl

#### Contents

- Deque
- CircularBuffer
- CircularDeque
- Stack and Queue
- Priority Queue
- Fenwick Tree
- Accumulators and Counters
- Disjoint-Set
- Heaps
- OrderedDicts and OrderedSets
- DefaultDict and DefaultOrderedDict
- RobinDict
- SwissDict
- Trie
- Linked List
- Mutable Linked List
- DataStructures.IntSet

# Danksagung

---

Die nachfolgenden Präsentationen wurden mit ausdrücklicher Erlaubnis des Autors und einigen Änderungen übernommen aus:

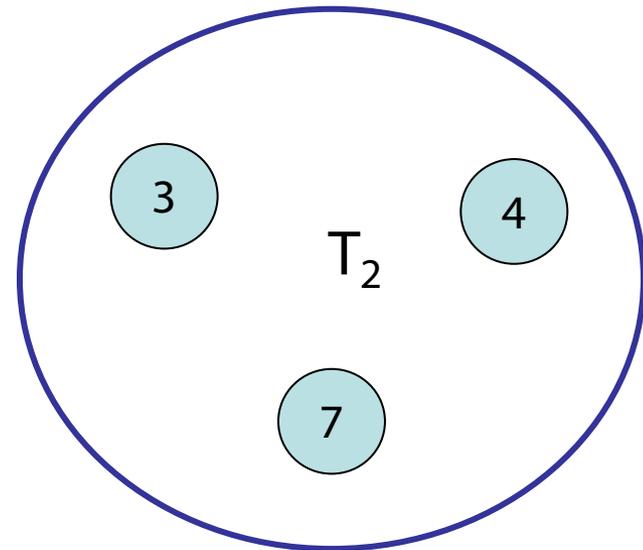
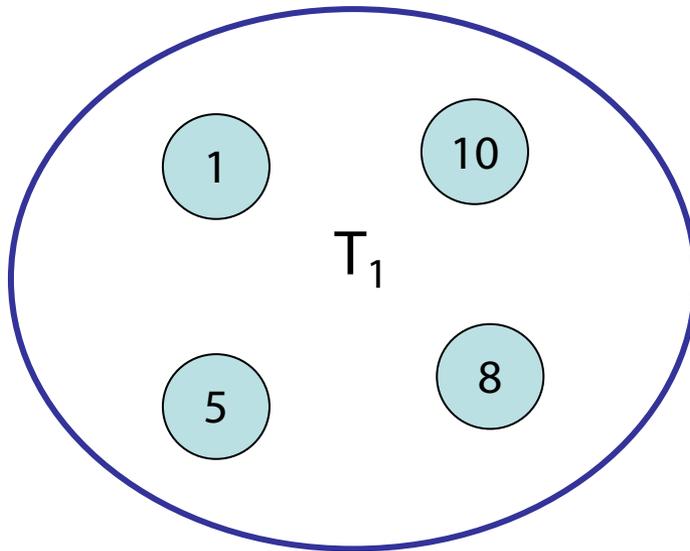
- „Effiziente Algorithmen und Datenstrukturen“ (Kapitel 6: Verschiedenes) gehalten von Christian Scheideler an der TUM  
<http://www14.in.tum.de/lehre/2008WS/ea/index.html.de>



# Partitionen einer Menge

- Disjunkte Teilmengen, die zusammen die Ursprungsmenge ergeben
  - $T = \{1, 5, 8, 10, 3, 4, 7\}$
  - Partitionen:  $T_1$  und  $T_2$
  - $T = T_1 \cup T_2, T_1 \cap T_2 = \emptyset$

Identifizierung  
einer Partition?



# Datenstruktur für Disjunkte Mengen

---

Wozu brauchen wir so eine Datenstruktur?

- Anwendungen im Bereich Data-Mining
  - Clusterbildung und Clusterverschmelzung
- Effiziente Implementierung von Algorithmen für Graphen (kommt demnächst)

Was muss die Datenstruktur möglichst in  $O(1)$  können?

- Testen, ob zwei Elemente zu derselben Menge gehören
- Zwei Mengen vereinigen

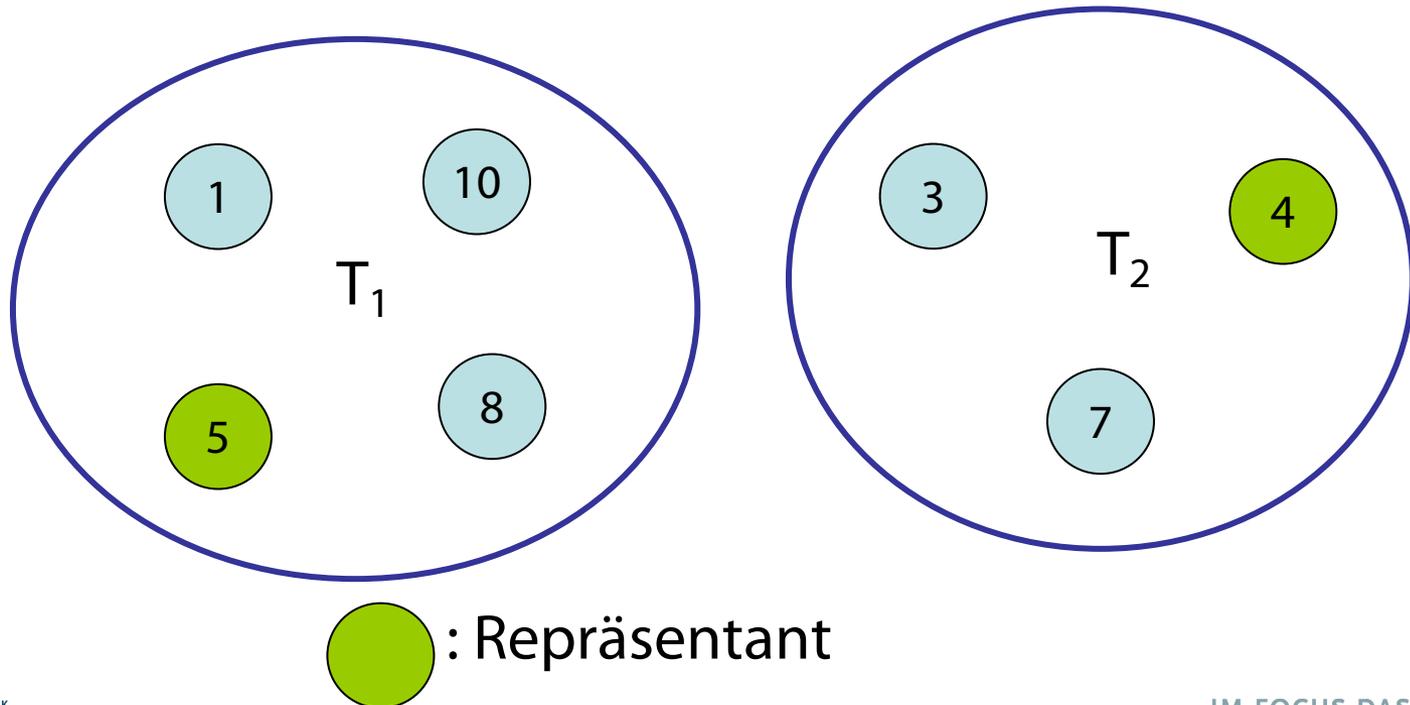
# Repräsentation von Disjunkten Mengen

---

- Häufiges Verwendungsmuster:
  - Initiale Bildung von einelementigen Mengen
  - Anschließende Vereinigung von Mengen (Partitionen werden immer größer, deren Anzahl nimmt ab)
- Repräsentation mit ADTs: Menge von Teilmengen?
  - **find**: Sind zwei Knoten in gleicher Menge?
  - **find** am **Anfang** in  $O(n)$ 
    - $n$  einelementige Mengen
  - **find** am **Ende** in  $O(\log n)$ 
    - eine  $n$ -elementige Menge
  - **union** in  $O(?)$
- **Bessere Realisierung** ist anzustreben!

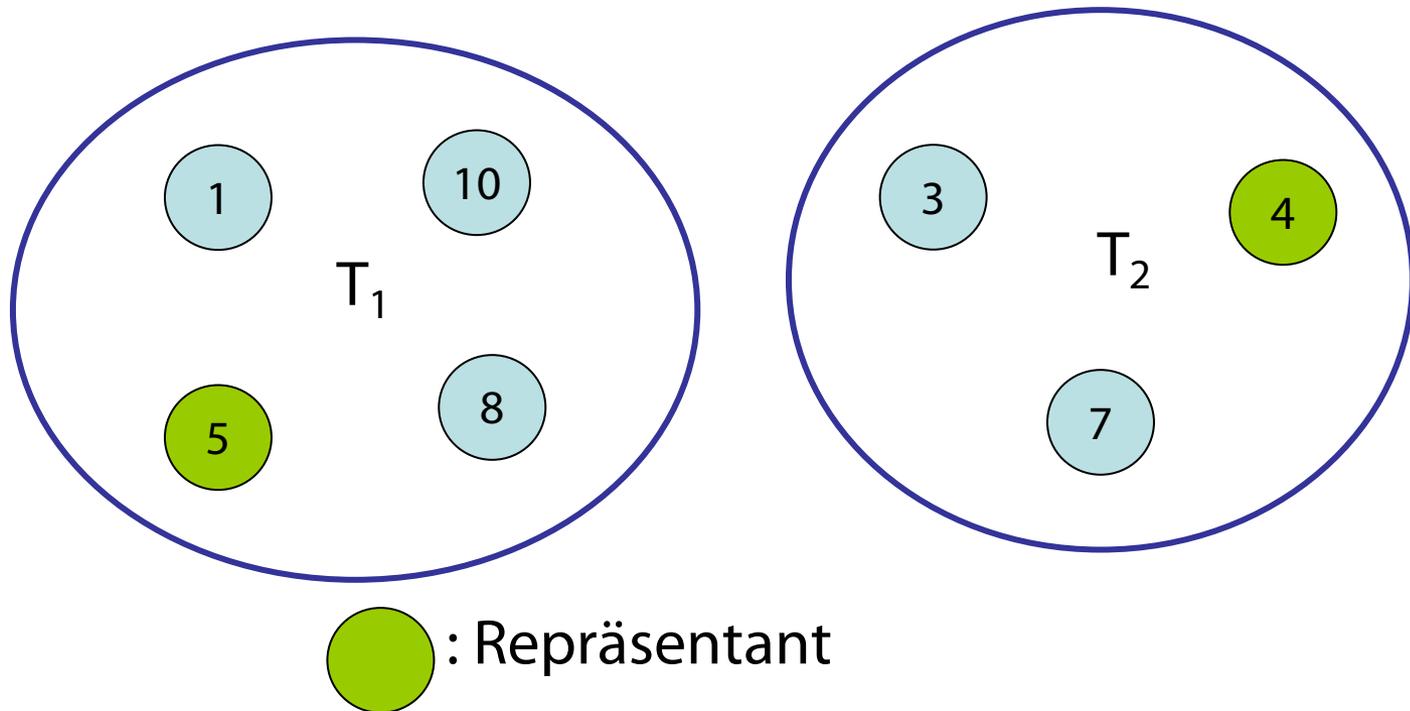
# Identifizierung einer Partition

- Element aus Partition als Repräsentant
  - $T = \{1, 5, 8, 10, 3, 4, 7\}$
  - $T_1$ : Repräsentant 5
  - $T_2$ : Repräsentant 4



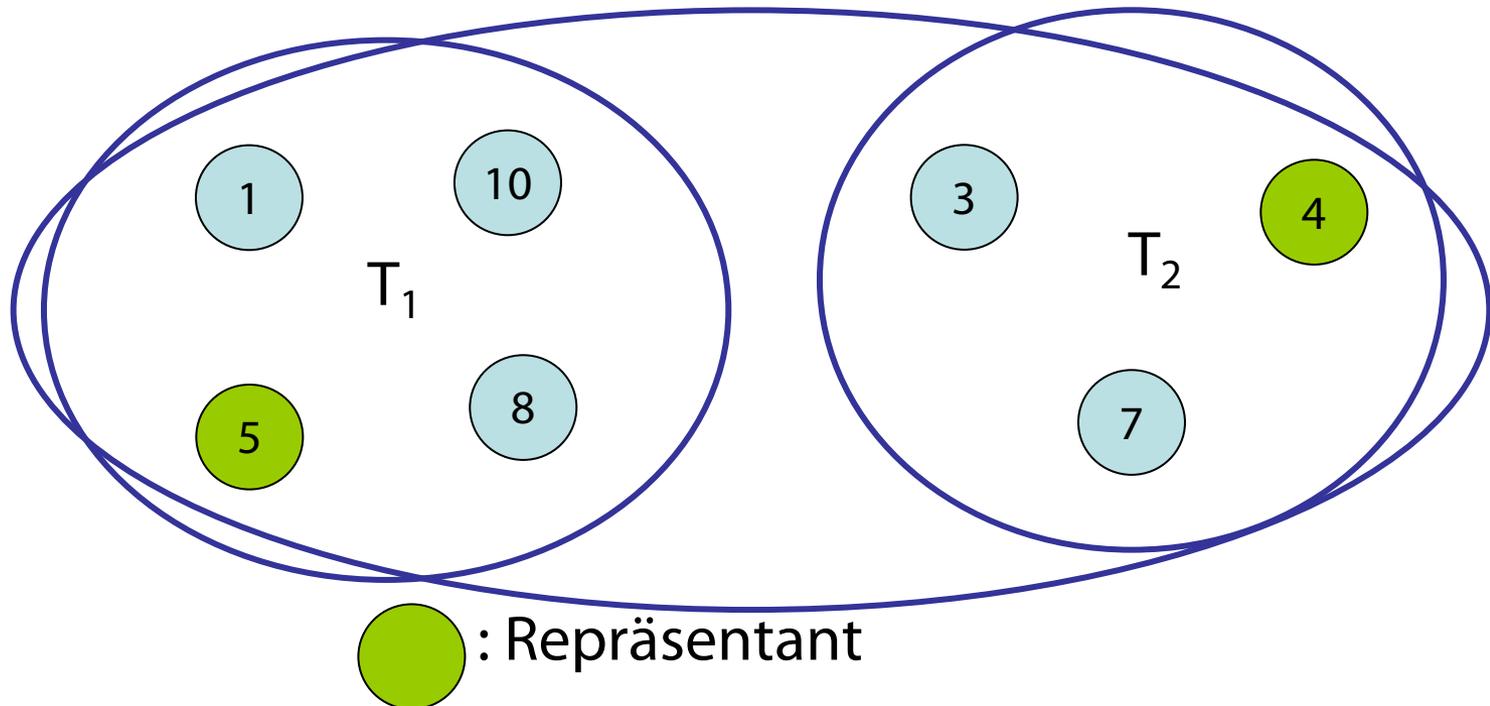
# Test: Zugehörigkeit zur selben Partition?

- Gegeben: Partitionierung, Elemente: 1 und 10, 1 und 3
- Test über Gleichheit der Repräsentanten
  - Anforderung: schnell auf den Repräsentanten kommen



# Vereinigung zweier Partitionen

- Gegeben: Partitionen mit Repräsentant
  - Partitionen:  $T_1, T_2$
- Elemente vereinigen, einen Repräsentanten behalten
  - Anforderung: schnell zwei Mengen verschmelzen



# Union-Find Datenstruktur: Partitionierung

---

Sei  $P$  eine Partitionierung:  $P = \text{Partitioning}()$

Operationen:

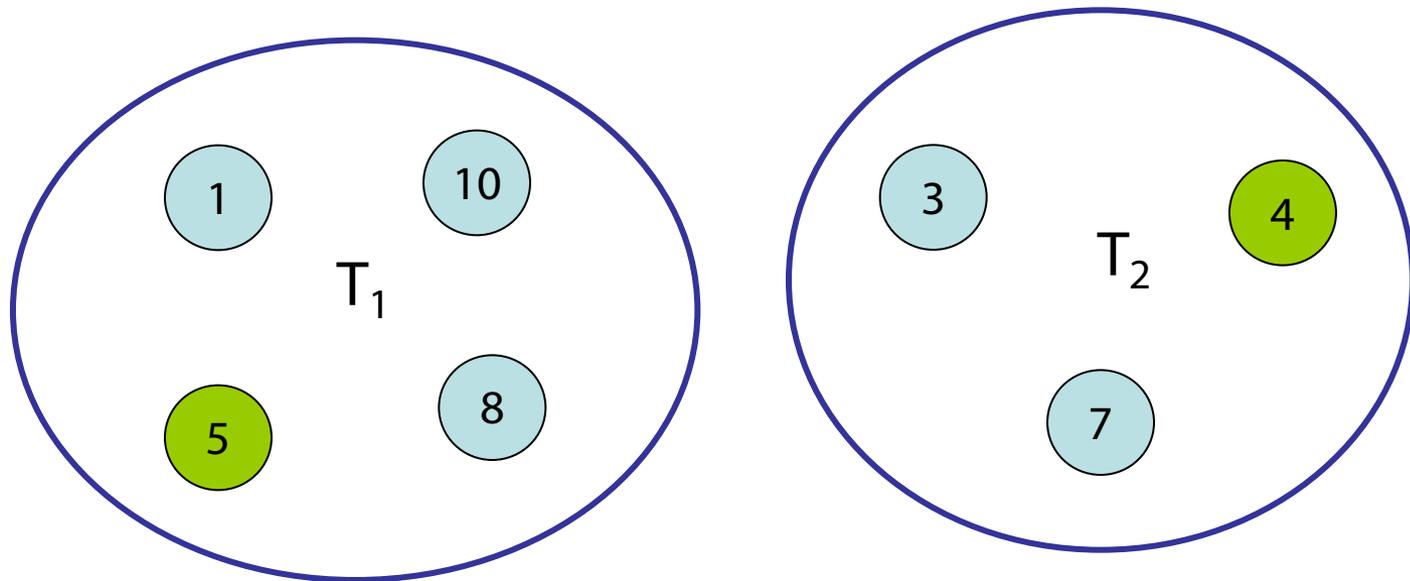
- **make\_set**( $x, P::\text{Partitioning}$ ): erzeugt in  $P$  für  $x$  eine einelementige Menge  $T$  mit  $x$  als Repräsentant (für ein  $P$  mehrfach mit verschiedenen Objekten  $x$  aufgerufen)
- **union**( $T_1, T_2, P::\text{Partitioning}$ ): vereinigt Elemente in  $T_1$  und  $T_2$  zu  $T_1 \cup T_2$  in  $P$ , die Mengen  $T_1$  und  $T_2$  werden über den Repräsentanten referenziert
- **find**( $x, P::\text{Partitioning}$ ): gibt (eindeutigen) Repräsentanten der Teilmenge aus  $P$  zurück, zu der  $x$  gehört

# Union-Find Datenstruktur

Sei  $P = T_1 \cup T_2$

Find(10, P) liefert 5

Find(7, P) liefert 4

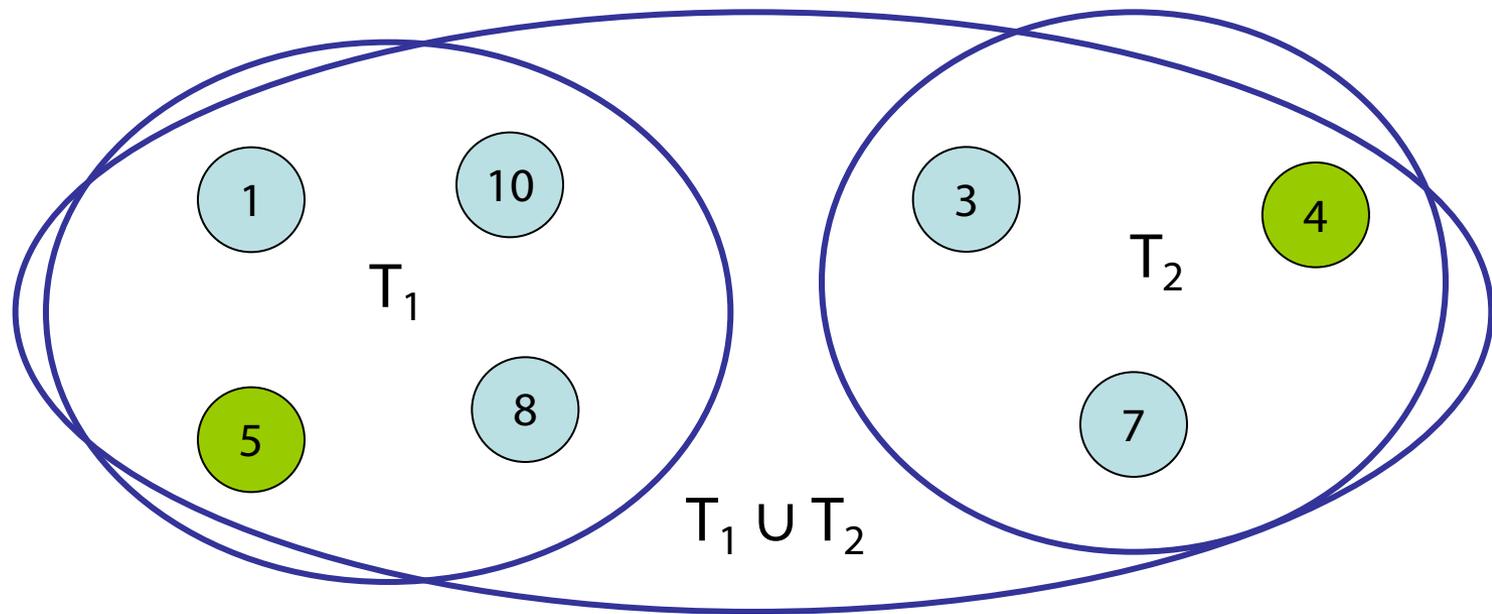


 : Repräsentant

# Union-Find Datenstruktur

Sei  $P = T_1 \cup T_2$

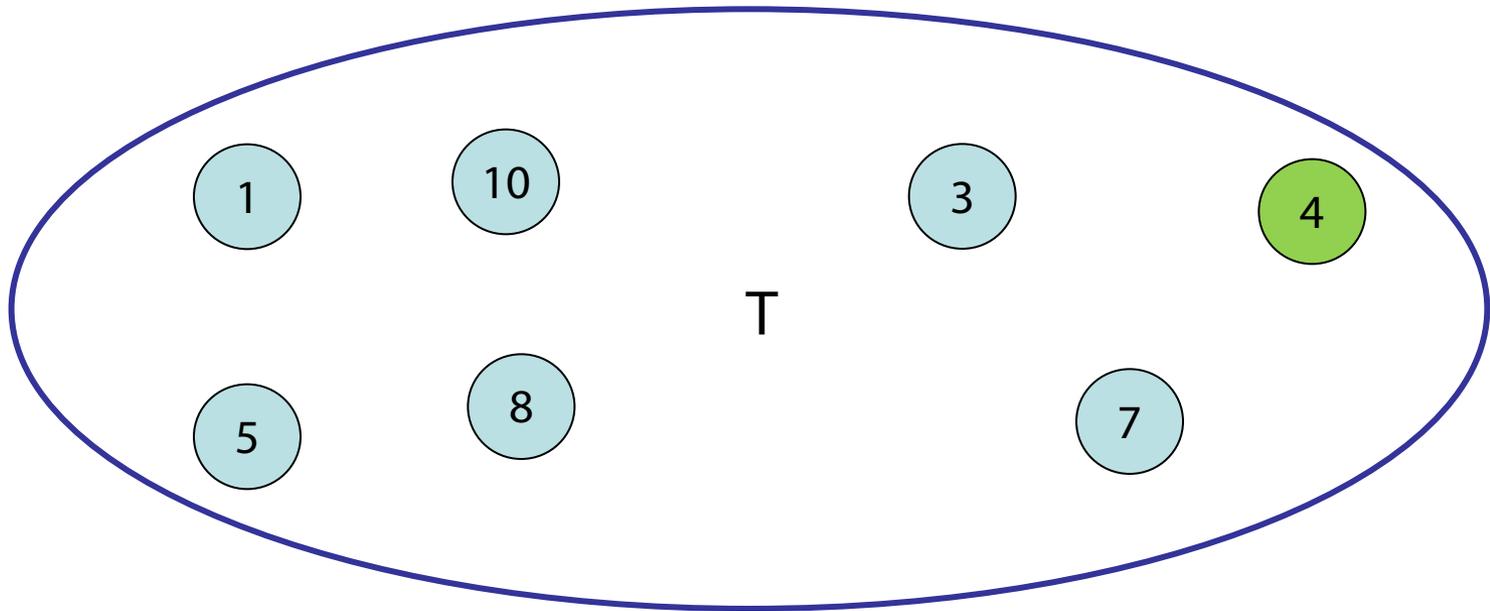
Union( $T_1, T_2, P$ ):

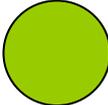


 : Repräsentant

# Union-Find Datenstruktur

Find(10, P) liefert 4



 : Repräsentant

# Repräsentation einer Partition?

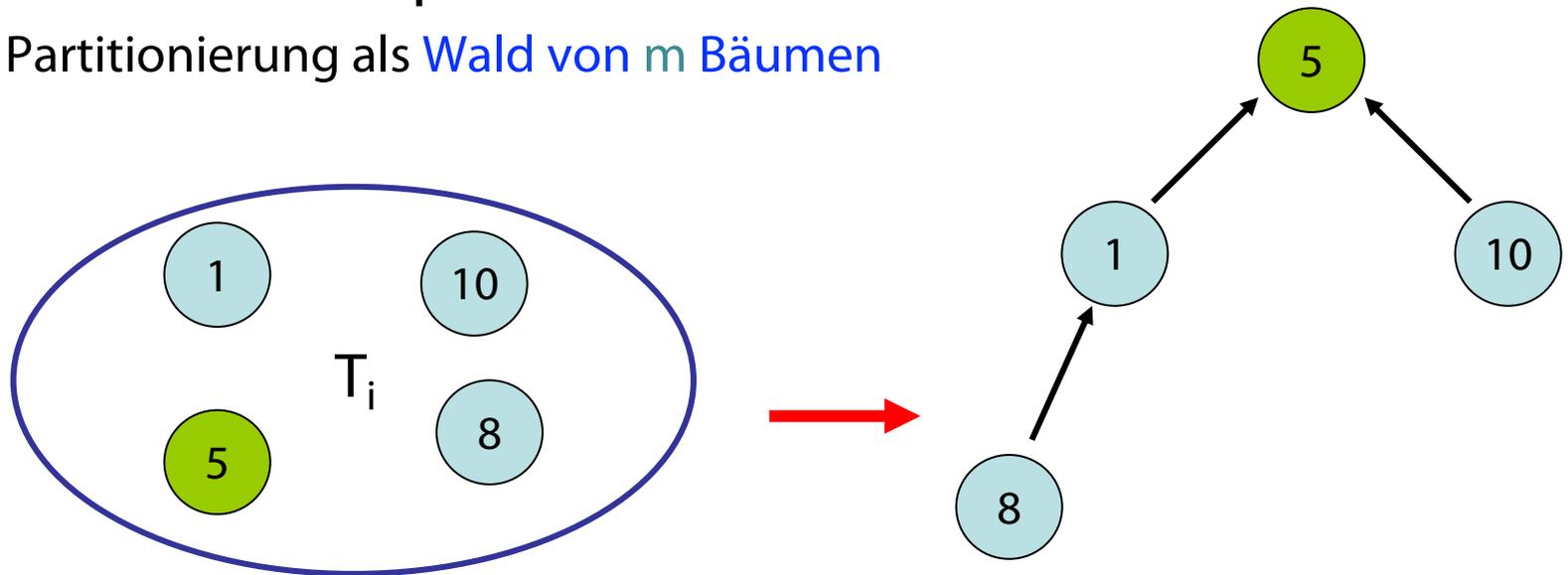
---

1. **Verkettete Liste** mit Repräsentant als Listenende und Endelementzeiger (wie bei Schlangen)
  - **Schnell** bei **union** (eine Liste an andere hängen)  $O(1)$
  - **Langsam** bei **find** (durchlaufen bis zum Ende)  $O(n)$
2. **Zweischichtiger Baum** mit Repräsentant als Wurzel, Elemente als Blattknoten unter Wurzel mit Zeigern auf Wurzel
  - **Schnell** bei **find** (sofort von Blatt an Wurzel)  $O(1)$
  - **Langsam** bei **union** (für eine Partition alle Blattknoten und Wurzel umhängen)  $O(n)$

# Union-Find Datenstruktur: Gerichteter Baum

Idee: Repräsentiere jede der  $m$  Teilmengen  $T_i$  einer Partitionierung  $P$  als **mehrschichtigen** gerichteten Baum mit Wurzel als Repräsentant

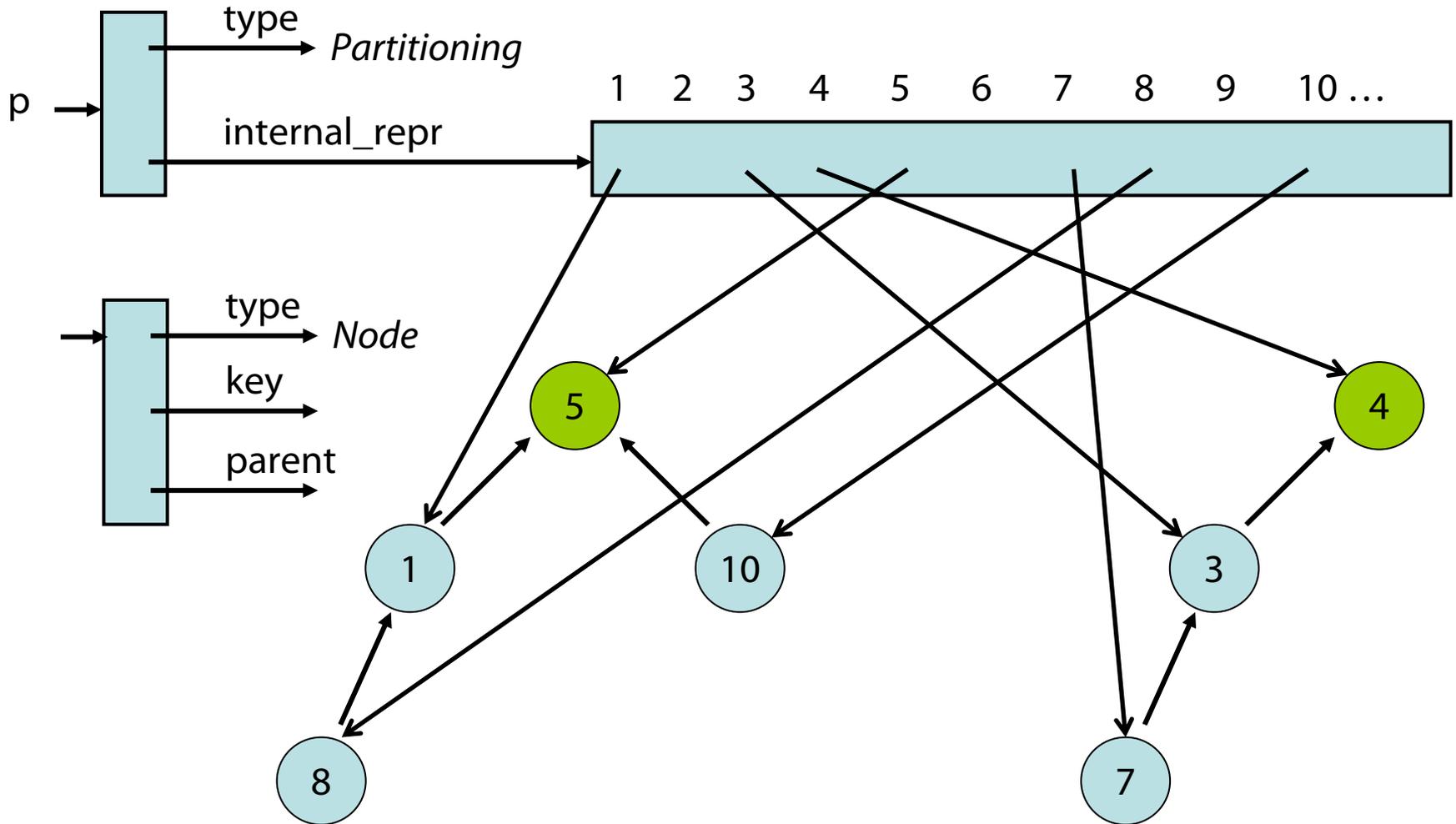
- Partitionierung als **Wald von  $m$  Bäumen**



# Union-Find-Datenstruktur als Black-Box-ADT

- `Partitioning()` erzeugt eine neue Partitionierungsinstanz
- Black-Box-API
  - `make_set(x::Int, P::Partitioning)`
  - `union(T1 ::Int, T2 ::Int, P::Partitioning)`
  - `find(x ::Int, P::Partitioning)`
- Abbildung von Schlüsseln auf (interne) Knoten in  $O(1)$  notwendig
  - Realisierbar bei **ganzen Zahlen als Schlüssel** z.B. über **Array**
  - Werte der Arrayelemente sind Zeiger auf (interne) Knoten
  - Schlüssel werden als Indexe verwendet
  - Assoziation Schlüssel zu Knoten in  $O(1)$
  - Array gespeichert als interne Repräsentation in **Partitioning P**
- Weitere Techniken zur Assoziation von Schlüsseln zu Knoten in  $O(1)$  lernen wir später kennen
  - Schlüssel könnten dann auch komplexe Objekte sein

# Internal View



$\text{Find}(10, p) = \text{Find}(7, p)$

# Union-Find-Datenstrukturen als White-Box

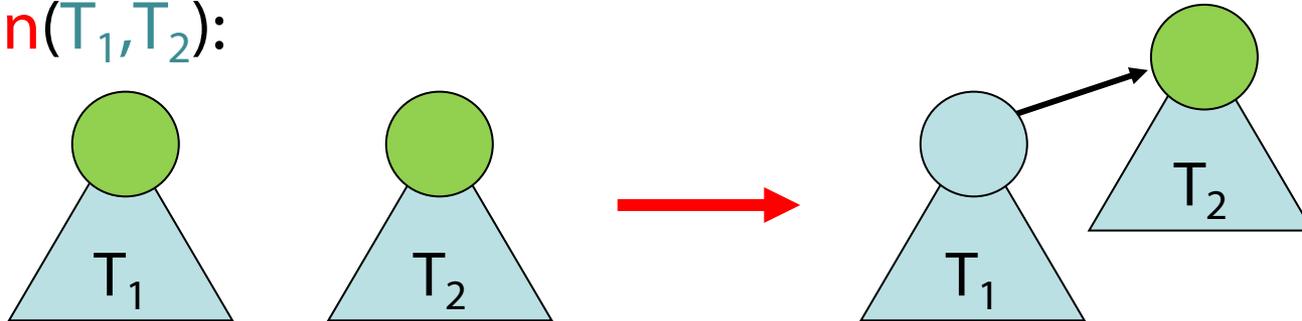
- Diskjunkte Mengen werden meist in übergeordneten Algorithmen verwendet
- Dort komplexe Datenobjekte vorhanden („Knoten“), nicht einfach Zahlen, die als Schlüssel dienen
- Wir nehmen direkt diese Objekte und
- ... kapseln sie in einem Knoten u.a. zum Zugriff auf den Vorgängerknoten (**parent**) und verzichten auf die abstrakten Datentypen *Partitioning*
- White-Box API
  - **make\_set**(*e*) erstellt Knoten *x*, der *e* enthält  
**value**(*x*) gibt enthaltenes *e* zurück
  - **union**( $T_1, T_2$ ) verändert **parent** von einem der  $T_i$
  - **find**(*x*) liefert Knoten, den Repräsentanten, von *x*

Beispielimplementierung  
in Julia vorhanden.

# Union-Find Datenstruktur

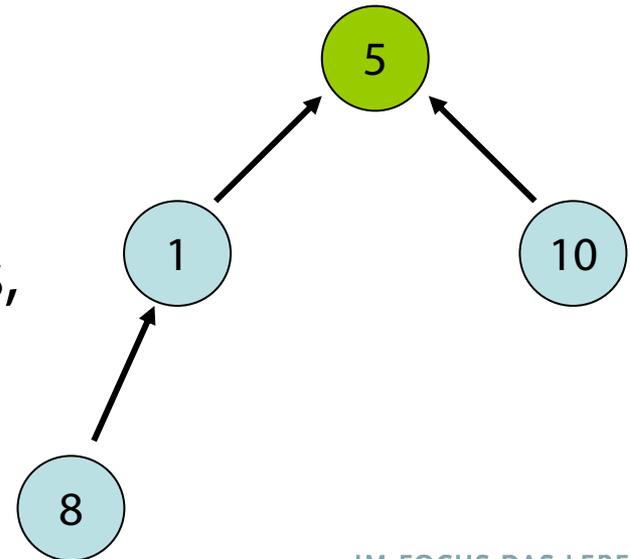
## Realisierung der Operationen:

- **union**( $T_1, T_2$ ):



- $T_1$  und  $T_2$  werden über den **Repräsentanten** referenziert

- **find**( $x$ ): Suche Wurzel des Baumes, in dem sich  $x$  befindet (Also: suche Repräsentanten)



# Union-Find Implementierung

---

## Naïve Implementierung:

- Rechtes Argument von **union** kommt nach oben
  - **union**(1,5), **union**(8,5), **union**(10,5), ...
  - **union**(1,5), **union**(5,8), **union**(8,10), ...

## Beobachtung

- Tiefe des Baums kann bis zu **n** sein



# Analyse der Komplexität

---

## Naïve Implementierung:

- Zeit für `find(x)`:  $O(n)$
- Zeit für `union(T1, T2)`:  $O(1)$ 
  - Annahme:  $T_1$  und  $T_2$  liegen durch Repräsentanten vor
  
- Was können wir verbessern?
  - **Tiefe** des Baums **reduzieren** beim Erzeugen mit `union`

# Union-Find Implementierung

---

**Gewichtete Union-Operation:** Mache die Wurzel des flacheren Baums zum Kind der Wurzel des tieferen Baums

Wir brauchen als Knotenkomponente zusätzlich zu **parent** noch die Tiefe, **rank** genannt

Ordne jedem Element **x** zu:

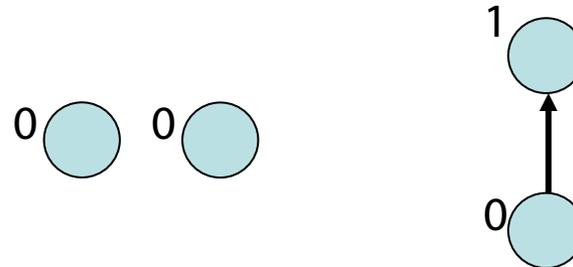
**rank(x)** = Tiefe des Unterbaums von Knoten **x**  
(eigentlich inverser Baum: Kinder von **x** zeigen auf **x**)

- Initialer Wert: **x.rank = 0**
- **union(T<sub>1</sub>, T<sub>2</sub>):** Erhöht **rank(x)** um 1 für Wurzel **x** der Vereinigung, wenn für die Repräsentanten **T<sub>1</sub>, T<sub>2</sub>** gilt:  
**rank(T<sub>1</sub>) == rank(T<sub>2</sub>)**

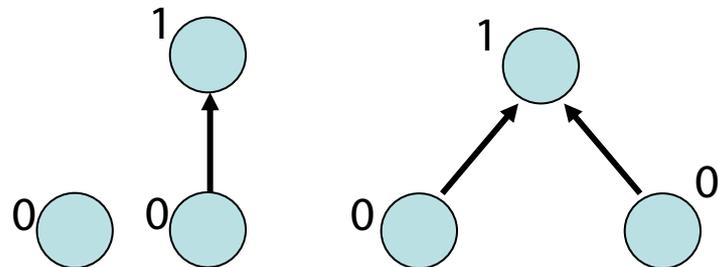
# Union-Find Implementierung : rank(x)

- Veränderung von rank(x) bei  $\text{union}(T_1, T_2)$

- Gleiche Ränge



- Unterschiedliche Ränge



Worst Case für rank(x) bei n Elementen?

# Union-Find Implementierung

---

Beh.: Tiefe des Baums mit  $n$  Elementen ist in  $O(\log n)$

Begründung:

- Die Tiefe von  $T=T_1 \cup T_2$  erhöht sich nur dann, wenn  $\text{Tiefe}(T_1)=\text{Tiefe}(T_2)$  ist
- Sei  $N(t)$  die min. Anzahl Elemente in Baum der Tiefe  $t$
- Es gilt  $N(t) = 2 \cdot N(t-1) = 2^t$  mit  $N(0)=1$ 
  - Beweis über Substitutionsmethode (oder Induktion)
- Für  $t = \log n$  sind alle Knoten unterbracht, denn  $N(\log n) = 2^{\log n} = n$
- Tiefe  $t$  in  $O(\log n)$

# Union-Find Implementierung

---

## Beobachtungen (\*):

- Bei  $n$  Elementen ist die max. Tiefe eines Baums  $\log n$
- In einem Baum der Tiefe  $t$  sind min.  $2^t$  Elemente
- Bei  $n$  Elementen im gesamten Wald gibt es max.  $n/2^t$  Knoten der Tiefe  $t$

# Gewichtetes Union: Analyse der Komplexität

---

Mit gewichteter Union-Operation:

- Zeit für **find**:  $O(\log n)$
- Zeit für **union**:  $O(1)$

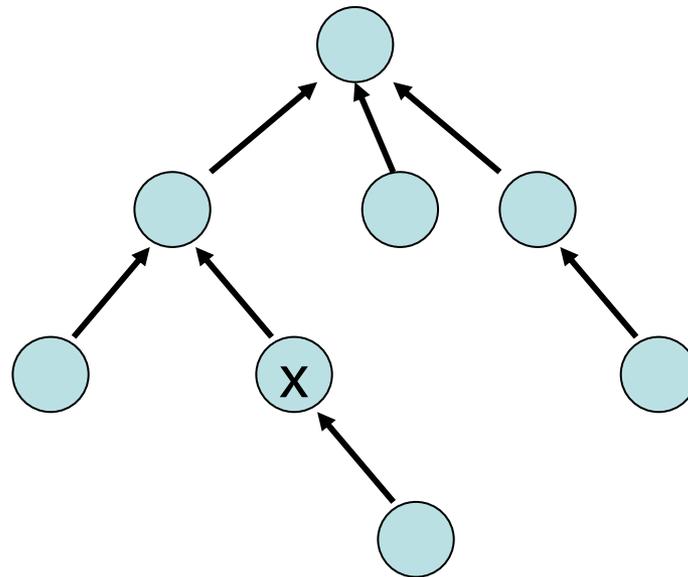
Geht das noch besser für **find**?

- **Best Case für Find-Operation**: Eingabe ist Repräsentant bzw. führt immer sofort zum Repräsentanten:  $O(1)$
- Bei **find(x)** durchlaufen wir sowieso den Pfad vom Element **x** zum Repräsentanten
  - **Idee: Elemente auf Pfad direkt auf Wurzel (Repräsentant) umleiten (Pfadkompression)** (jeweils konstanter Aufwand)

# Union-Find: Verbesserung

## Besser: gewichtetes Union mit Pfadkompression

- Pfadkompression bei **find**: **alle** Knoten auf dem Pfad von **x** zur Wurzel zeigen hinterher direkt auf Wurzel



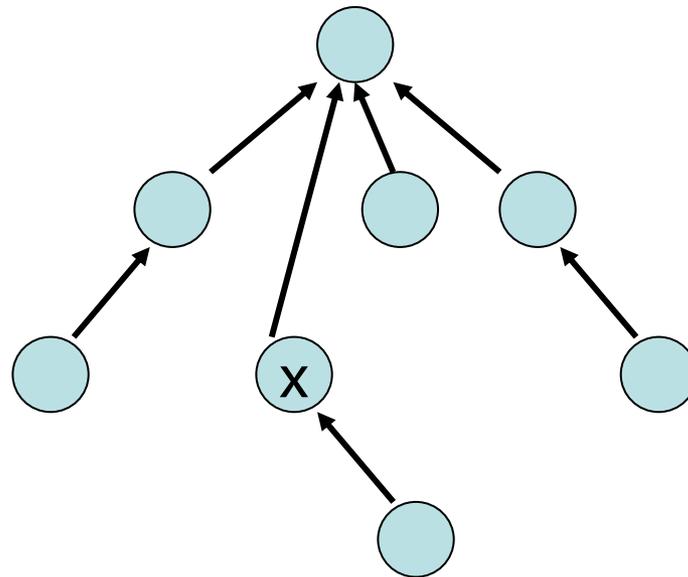
Hopcroft, J.E. and Ullman, J.D.; Set Merging Algorithms, SIAM Journal of Computing 2(4), S. 294-303, **1973**.

<sup>1</sup> Robert E. Tarjan, Jan van Leeuwen. Worst-case analysis of set union algorithms, Journal of the ACM 31 (2), S. 245-281, **1984**

# Union-Find: Verbesserung

## Besser: gewichtetes Union mit Pfadkompression

- Pfadkompression bei **find**: **alle** Knoten auf dem Pfad von **x** zur Wurzel zeigen hinterher direkt auf Wurzel



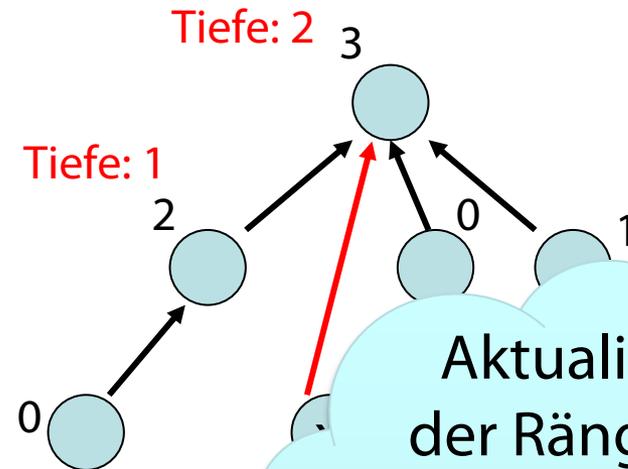
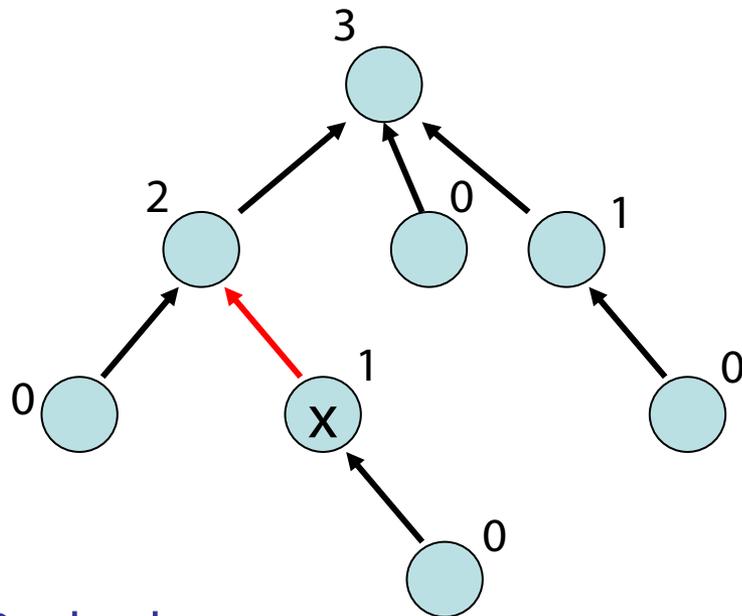
Jeder zugriffene Knoten auf dem Pfad wird umgeleitet

Hopcroft, J.E. and Ullman, J.D.; Set Merging Algorithms, SIAM Journal of Computing 2(4), S. 294-303, **1973**.

<sup>1</sup> Robert E. Tarjan, Jan van Leeuwen. Worst-case analysis of set union algorithms, Journal of the ACM 31 (2), S. 245-281, **1984**

# Union-Find Implementierung : rank(x)

- Auswirkung von Pfadkompression bei **find**



Aktualisierung der Ränge kostet zu viel Zeit (man müsste alle Kinder anschauen)!

## Beobachtungen:

- Auf dem Weg zur Wurzel:  $\text{rank}(x_i)$  aufsteigend
- Neuer Elternknoten hat höheren Rang
- Ränge werden **nicht** angepasst und sind nur noch eine obere Schranke

# Amortisierte Analyse

---

Theorem: Bei gewichtetem union und Pfadkompression ist die amortisierte Zeitfunktion für find in  $O(\log^* n)$ .

Was ist  $\log^* n$ ?

# Iterierter Logarithmus $\log^* n$

Bemerkung:  $\log^* n$  ist definiert als

$$\log^* n = 0 \text{ für } n \leq 1$$

$$\log^* n = \min\{i > 0 \mid \underbrace{\log \log \dots \log n}_{i\text{-mal}} \leq 1\} \text{ sonst}$$

Beispiele:

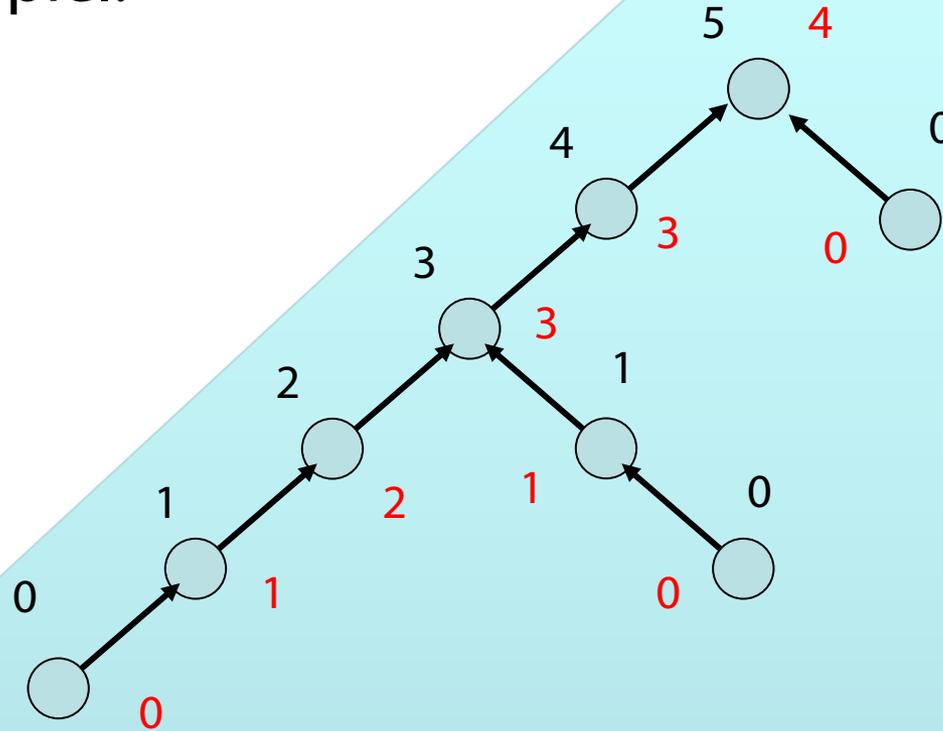
- $\log^* 2 = 1$
- $\log^* 4 = 2$
- $\log^* 16 = 3$
- $\log^* 2^{65536} = 5$

$\log^* n$  wächst sehr langsam



# Union-Find Datenstruktur

Beispiel:



x: rank

x: class

$i = \text{class}$	-1	0	1	2	3	4	...	5
$a_i$	-1	0	1	2	4	16	...	65536
rank	0	1	2	3,4	5,6,7,...16	...	...	...



# Amortisierte Analyse: Potentialmethode

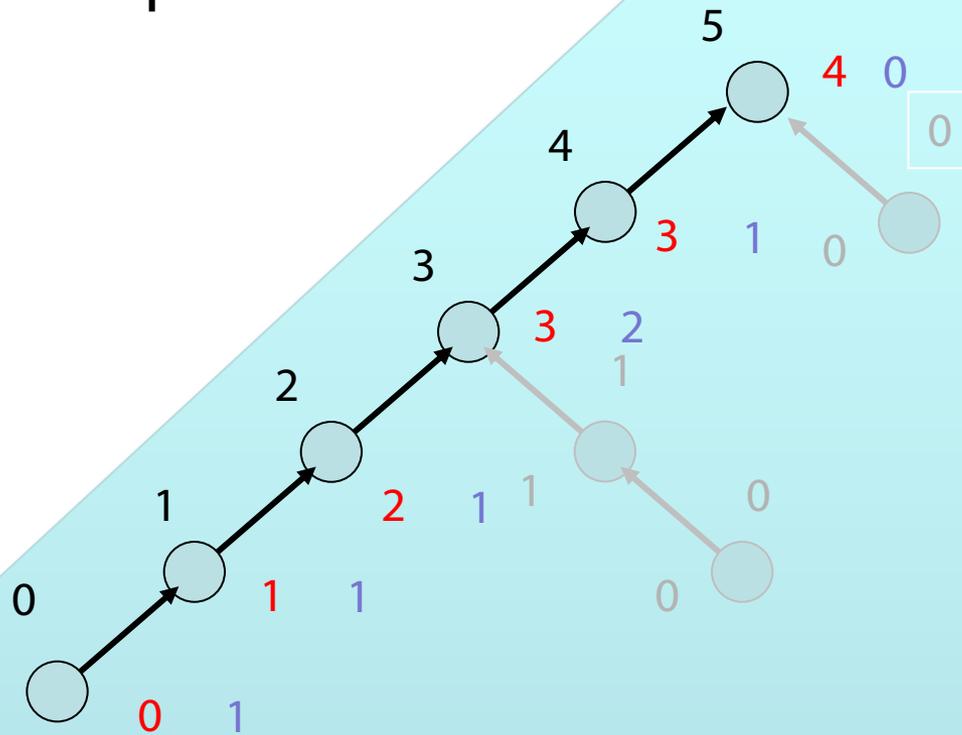
---

## Vorbereitung der Potentialdefinition:

- Sei  $\text{dist}(x)$  die Anzahl von Schritten "nach oben" bis zum Klassenwechsel
- Sei  $\text{dist}(x)$  die minimale Distanz von  $x$  zu einem Vorfahr  $y$  im tatsächlichen Union-Find-Baum  $T$  (mit Pfadkompression), so dass  $\text{class}(y) > \text{class}(x)$  ist oder  $y$  die Wurzel ist
- $\text{dist}$  für Wurzeln = 0

# Union-Find Datenstruktur

Dist-Beispiel für T':



x: rank

x: class

x: dist

# Amortisierte Analyse: Potentiale

## Beweis (Fortsetzung):

- Bei **union** soll Potential zunehmen
  - Für **find** wird mehr Arbeit produziert
  - Rang der neuen Wurzel kann steigen
  - Werte  $\text{dist}(x)$  von Knoten  $x$  unter der Wurzel steigen evtl. auch (wenn kein Klassenwechsel),
- Bei **find** für Knoten  $x$  soll Potential abgebaut werden
  - Nachfolgende Aufrufe von **find** für den gleichen Knoten in  $O(1)$
  - Nach Umhängen von Knoten  $x$  an die Wurzel:  $\text{dist}(x) = 1$
  - Wir wollen die Arbeit von **find** auf die Aufrufe von **union** umverteilen, so dass sich die asymptotische Komplexität von **union** nicht ändert (auf jeden Union-Aufruf kommt konstanter Anteil)
  - Umverteilung, wenn  $\text{dist}$ -Gewinn  $> 0$

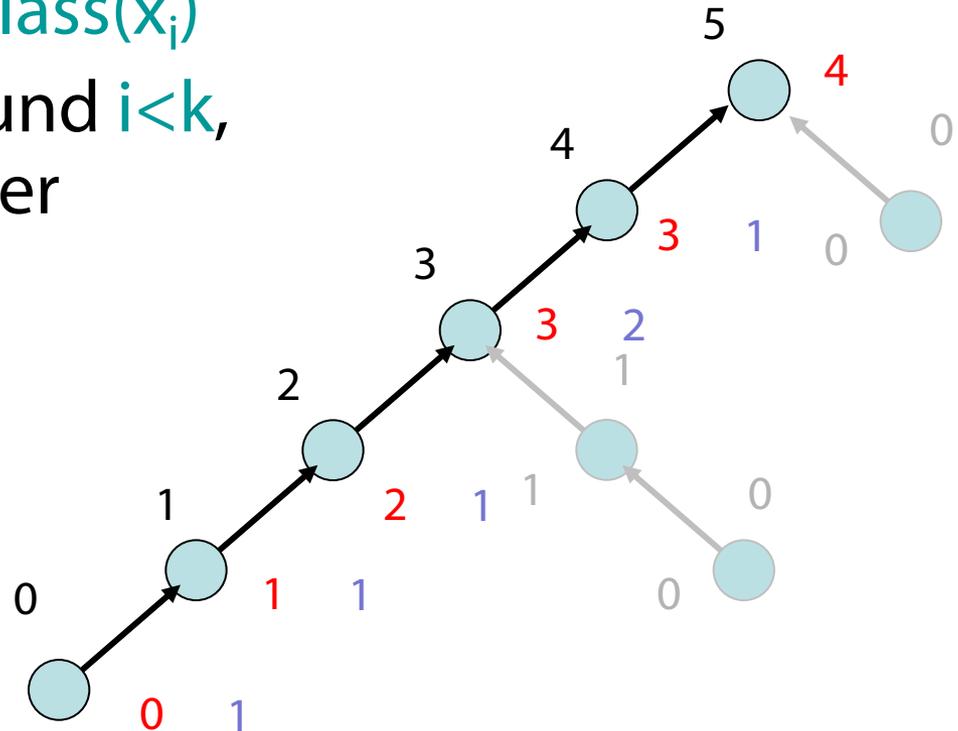
**Definition der Potentialfunktion:** Sei  $T$  ein Union-Find-Baum

$$\Phi(T) := c \sum_{x \in T} \text{dist}(x) \quad \text{für eine geeignete Konstante } c > 0$$

# Union-Find: Amortisierte Analyse

## Amortisierte Kosten von **find**:

- $x_0 \rightarrow x_1 \rightarrow x_2 \dots x_k$ : Pfad von  $x_0$  zur Wurzel in  $T'$
- Es gibt auf dem Pfad höchstens  $\log^* n$  Kanten  $(x_{i-1}, x_i)$  mit  $\text{class}(x_{i-1}) < \text{class}(x_i)$
- Ist  $\text{class}(x_{i-1}) = \text{class}(x_i)$  und  $i < k$ , dann ist  $\text{dist}(x_{i-1})$  vor der Find-Operation  $\geq 2$  und nachher  $= 1$



# Union-Find: Amortisierte Analyse

## Amortisierte Kosten von **find**:

- Damit können die Kosten für die Umlenkung aller Kanten  $(x_{i-1}, x_i)$  mit  $\text{class}(x_{i-1}) = \text{class}(x_i)$  aus der Potentialverringerung “bezahlt” werden, denn die dist-Werte von  $x_{i-1}$  werden kleiner, wenn  $\text{class}(x_{i-1}) = \text{class}(x_i)$ , also  $\Phi(s') - \Phi(s) < 0$
- Nur beim Klassenübergang gewinnt man nichts
  - $O(\log^* n)$  viele Klassenübergänge
- Amortisierte Kosten von **find** also  $O(\log^* n)$

# Überlegung

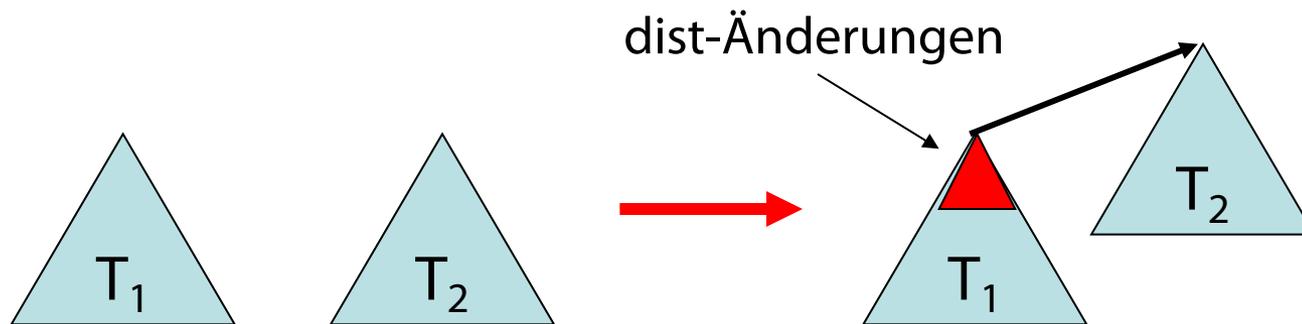
---

- Die Anzahl der Umhängevorgänge geht auf **find** und hängt von **n** ab.
- Wir würden eigentlich gern die Arbeit für jeden Umhängevorgang auf **union** umverteilen (“ aus Potentialverringerung bei **find** bezahlen”)
- Warum können wir nicht alle Schritte von **find** ausgehend von **x** auf die Union-Aufrufe umverteilen?
- Das wäre ja für **n** Elemente bei konstantem Umlenkungsaufwand maximal **n** Schritte
- Dann wäre **find** doch amortisiert in  $O(1)$ , oder?
- Haben wir eine Obergrenze für das Potential?

# Union-Find: Amortisierte Analyse

Maximales Potential, das durch alle Union-Operationen produziert wird:

- **dist**-Änderungen über alle Unions bzgl.  $T'$  ist gleich  $\Phi(T')$  (Reihenfolge der Unions egal)



- Potential von Baum  $T'$  mit  $n$  Knoten:

$$\Phi(T') \leq c \sum_{i=0}^{\log^* n} \sum_{x: \text{rank}(x) \in [a_{i-1}+1, a_i]} \text{dist}(x)$$

$\text{class}(T_1) = \text{class}(T_2)$

# Union-Find: Amortisierte Analyse

$$\Phi(T') \leq c \sum_{i=0}^{\log^* n} \sum_{x: \text{rank}(x) \in [a_{i-1}+1, a_i]} \text{dist}(x)$$

Alle Unterbäume, deren Wurzel  $x$  den Rang  $\text{rank}(x)=j$  haben, sind disjunkt und enthalten jeweils mind.  $2^j$  Knoten: Es gibt  $n/2^j$  Bäume der Tiefe  $j$  (siehe Beobachtung (\*))

$$\Phi(T') \leq c \sum_{i=0}^{\log^* n} (n/2^j) a_i \text{ mit } j = a_{i-1} + 1, a_i \geq \text{dist}(x)$$

$$\leq c' \cdot n \sum_{i=0}^{\log^* n} a_i / 2^{a_i-1}$$

$$\leq c' \cdot n \sum_{i=0}^{\log^* n} 1$$

$$\in O(n \log^* n)$$

i=class	-1	0	1	2	3	4	5
$a_i$	-1	0	1	2	4	16	65536
rank	0	1	2	3,4	5,6,7,...16	...	

Nach  $n$  Umlenkungen bei **find**:  $\Phi(T) \in O(n \log^* n) / n \cdot O(1) = O(\log^* n)$

NB:  $\log^* n$  ist nicht asymptotisch eng (ist nur eine "lose" Abschätzung)

# Zusammenfassung: Disjunkte Mengen

- $\text{find} \in O(\log^* n)$  amort.,  $\text{union} \in O(1)$ 
  - Die  $\text{find}$ -Abschätzung kann tatsächlich noch deutlich verbessert werden<sup>1</sup>:  $O(\alpha(n))$  amort., wobei  $\alpha$  die Umkehrfunktion der Ackermannfunktion ist, also SEHR SEHR langsam wächst
- Können wir  $\text{find}$  auf  $O(1)$  bringen?
  - Nur wenn  $\text{union}$  nicht mehr in  $O(1)$
  - Man kann nicht gleichzeitig  $\text{find}$  und  $\text{union}$  in  $O(1)$  bringen<sup>2</sup>

<sup>1</sup> Robert E. Tarjan, Jan van Leeuwen. Worst-case analysis of set union algorithms, *Journal of the ACM* 31 (2), S. 245–281, 1984

<sup>2</sup> M. Fredman, M. Saks. The cell probe complexity of dynamic data structures, In: *Proceedings of the Twenty-First Annual ACM Symposium on Theory of Computing.*, S. 345–354, 1989