

Union-Find: naiv

$union(a, b)$: H­ange $find(a)$ bei $find(b)$ ein

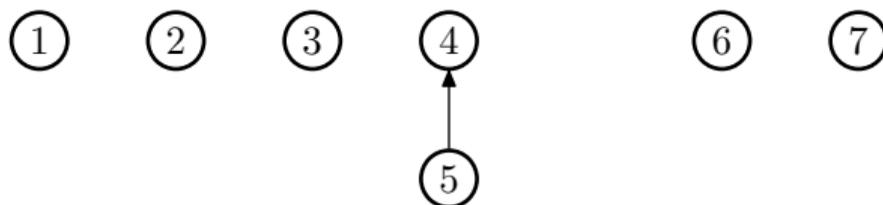
Beispiel: $union(5, 4)$, $union(3, 2)$, $union(5, 6)$, $union(4, 7)$...



Union-Find: naiv

$union(a, b)$: Hänge $find(a)$ bei $find(b)$ ein

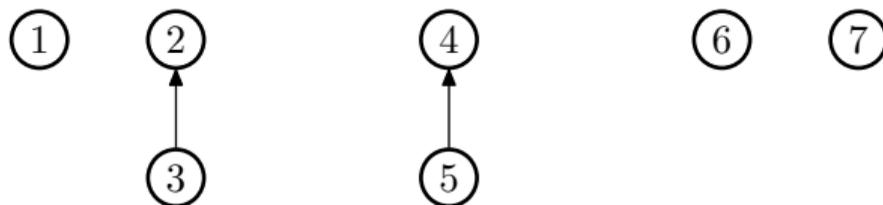
Beispiel: $union(5, 4)$, $union(3, 2)$, $union(5, 6)$, $union(4, 7)$...



Union-Find: naiv

$union(a, b)$: Hänge $find(a)$ bei $find(b)$ ein

Beispiel: $union(5, 4)$, $union(3, 2)$, $union(5, 6)$, $union(4, 7)$...



Union-Find: naiv

$union(a, b)$: Hänge $find(a)$ bei $find(b)$ ein

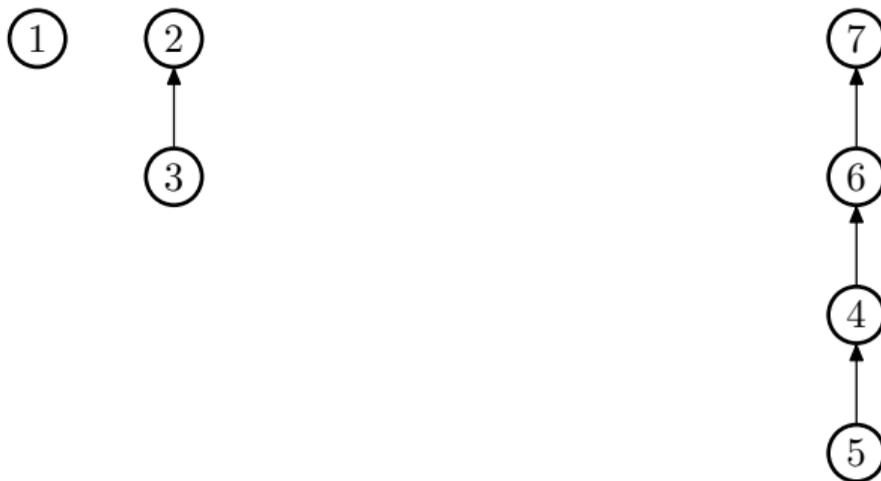
Beispiel: $union(5, 4)$, $union(3, 2)$, $union(5, 6)$, $union(4, 7)$...



Union-Find: naiv

$union(a, b)$: Hänge $find(a)$ bei $find(b)$ ein

Beispiel: $union(5, 4)$, $union(3, 2)$, $union(5, 6)$, $union(4, 7)$...



Union-Find: union by rank

$union(a, b)$: Verwende die ranghöhere Wurzel

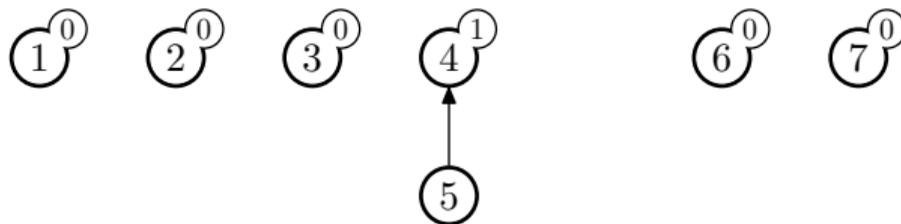
Beispiel: $union(5, 4)$, $union(3, 2)$, $union(5, 6)$, $union(4, 7)$, $union(3, 4)$



Union-Find: union by rank

$union(a, b)$: Verwende die ranghöhere Wurzel

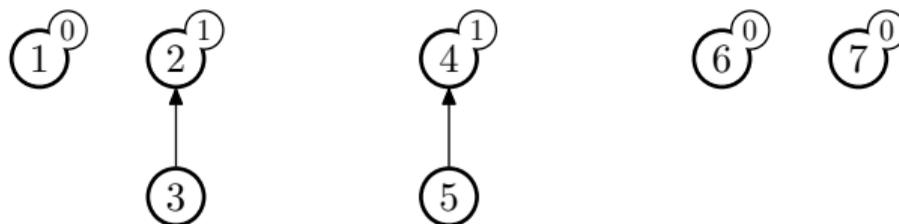
Beispiel: $union(5, 4)$, $union(3, 2)$, $union(5, 6)$, $union(4, 7)$, $union(3, 4)$



Union-Find: union by rank

$union(a, b)$: Verwende die ranghohere Wurzel

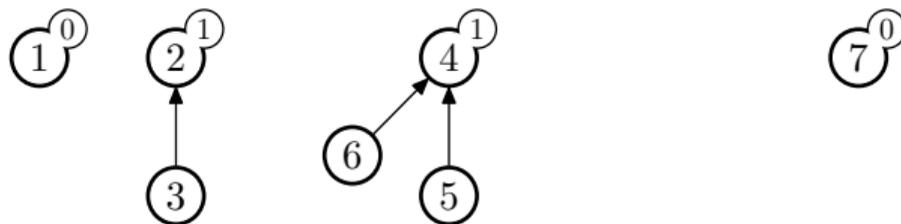
Beispiel: $union(5, 4)$, $union(3, 2)$, $union(5, 6)$, $union(4, 7)$, $union(3, 4)$



Union-Find: union by rank

$union(a, b)$: Verwende die ranghöhere Wurzel

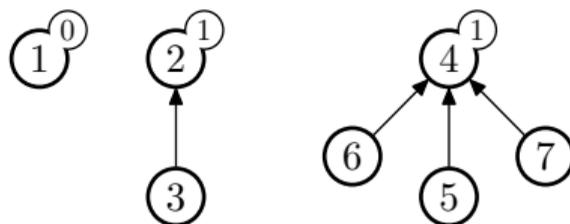
Beispiel: $union(5, 4)$, $union(3, 2)$, $union(5, 6)$, $union(4, 7)$, $union(3, 4)$



Union-Find: union by rank

$union(a, b)$: Verwende die ranghohere Wurzel

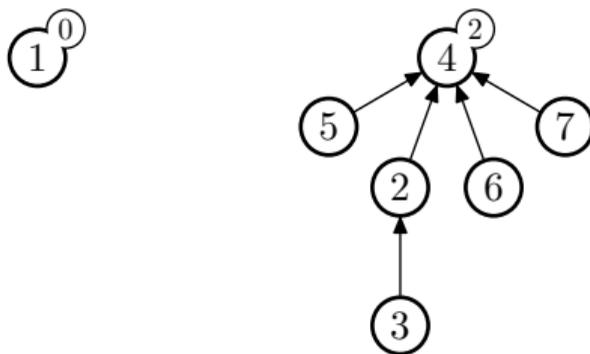
Beispiel: $union(5, 4)$, $union(3, 2)$, $union(5, 6)$, $union(4, 7)$, $union(3, 4)$



Union-Find: union by rank

$union(a, b)$: Verwende die ranghohere Wurzel

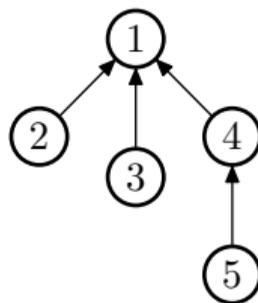
Beispiel: $union(5, 4)$, $union(3, 2)$, $union(5, 6)$, $union(4, 7)$, $union(3, 4)$



Union-Find: Pfadkompression

$find(a)$: Komprimiere durchlaufene Pfade

Beispiel: $find(4)$



Union-Find

Algorithmus

procedure Make_Set(x) :

$p[x] := x$;

$rank[x] := 0$

- Wir betrachten jeweils eine Menge $\{0, \dots, n - 1\}$
- Ein Array für die Eltern eines für den Rang
- Ein Baum pro Menge repräsentiert durch die Wurzel
- Wurzel hier kurzgeschlossen

Union-Find

Algorithmus

```
function Find_Set(x) :  
if  $x \neq p[x]$  then  $p[x] := \text{Find\_Set}(p[x])$  fi;  
return  $p[x]$ ;
```

Algorithmus

```
procedure Union(x, y) :  
x := Find_Set(x);  
y := Find_Set(y);  
if  $\text{rank}[x] > \text{rank}[y]$  then  $p[y] := x$   
  else  $p[x] := y$ ;  
  if  $\text{rank}[x] = \text{rank}[y]$  then  $\text{rank}[y]++$  fi;  
fi;
```

Java

```
public class Partition {
    int[] s;
    public Partition(int n) {
        s = new int[n];
        for(int i = 0; i < n; i++) s[i] = i;
    }
    public int find(int i) {
        int p = i, t;
        while(s[p] != p) p = s[p];
        while(i != p) { t = s[i]; s[i] = p; i = t; }
        return p;
    }
    public void union(int i, int j) { s[find(i)] = find(j); }
}
```

Union-Find – Analyse

Zunächst keine Pfadkompression.

Lemma

Falls eine Union-Find-Datenstruktur einen Baum mit m Elementen enthält, dann ist seine Höhe höchstens $\log m + 1$.

Beweis.

Wird ein Element neu hinzugefügt, dann ist die Höhe des Baums $1 = \log(1) + 1$.

Werden zwei Bäume zu einem kombiniert, dann ist die Höhe anschließend unverändert, außer die Höhen beider Bäume waren exakt gleich h .

Falls die Bäume vorher k und m Elemente enthielten, galt $h \leq \log(k) + 1 \leq \log(m) + 1$.

Daher $h + 1 \leq \log(2m) + 1 \leq \log(k + m) + 1$. □

Union-Find – Analyse

Zunächst keine Pfadkompression.

Lemma

Falls eine Union-Find-Datenstruktur einen Baum mit m Elementen enthält, dann ist seine Höhe höchstens $\log m + 1$.

Beweis.

Wird ein Element neu hinzugefügt, dann ist die Höhe des Baums $1 = \log(1) + 1$.

Werden zwei Bäume zu einem kombiniert, dann ist die Höhe anschließend unverändert, außer die Höhen beider Bäume waren exakt gleich h .

Falls die Bäume vorher k und m Elemente enthielten, galt $h \leq \log(k) + 1 \leq \log(m) + 1$.

Daher $h + 1 \leq \log(2m) + 1 \leq \log(k + m) + 1$. □

Union-Find – Analyse

Zunächst keine Pfadkompression.

Lemma

Falls eine Union-Find-Datenstruktur einen Baum mit m Elementen enthält, dann ist seine Höhe höchstens $\log m + 1$.

Beweis.

Wird ein Element neu hinzugefügt, dann ist die Höhe des Baums $1 = \log(1) + 1$.

Werden zwei Bäume zu einem kombiniert, dann ist die Höhe anschließend unverändert, außer die Höhen beider Bäume waren exakt gleich h .

Falls die Bäume vorher k und m Elemente enthielten, galt $h \leq \log(k) + 1 \leq \log(m) + 1$.

Daher $h + 1 \leq \log(2m) + 1 \leq \log(k + m) + 1$. □

Union-Find – Analyse

Zunächst keine Pfadkompression.

Lemma

Falls eine Union-Find-Datenstruktur einen Baum mit m Elementen enthält, dann ist seine Höhe höchstens $\log m + 1$.

Beweis.

Wird ein Element neu hinzugefügt, dann ist die Höhe des Baums $1 = \log(1) + 1$.

Werden zwei Bäume zu einem kombiniert, dann ist die Höhe anschließend unverändert, außer die Höhen beider Bäume waren exakt gleich h .

Falls die Bäume vorher k und m Elemente enthielten, galt $h \leq \log(k) + 1 \leq \log(m) + 1$.

Daher $h + 1 \leq \log(2m) + 1 \leq \log(k + m) + 1$. □

Union-Find – Analyse

Zunächst keine Pfadkompression.

Lemma

Falls eine Union-Find-Datenstruktur einen Baum mit m Elementen enthält, dann ist seine Höhe höchstens $\log m + 1$.

Beweis.

Wird ein Element neu hinzugefügt, dann ist die Höhe des Baums $1 = \log(1) + 1$.

Werden zwei Bäume zu einem kombiniert, dann ist die Höhe anschließend unverändert, außer die Höhen beider Bäume waren exakt gleich h .

Falls die Bäume vorher k und m Elemente enthielten, galt $h \leq \log(k) + 1 \leq \log(m) + 1$.

Daher $h + 1 \leq \log(2m) + 1 \leq \log(k + m) + 1$. □

Union-Find – Analyse

Theorem

In einer anfangs leeren Union-Find-Datenstruktur mit Rangheuristik werden m Operationen in $O(m \log m)$ Zeit ausgeführt.

Beweis.

- Es gibt stets höchstens m Elemente
- Die Höhe aller Bäume ist durch $\log(m) + 1$ beschränkt
- Union und Find benötigt also nur $O(\log m)$ Zeit



Union-Find – Analyse

Theorem

In einer anfangs leeren Union-Find-Datenstruktur mit Rangheuristik werden m Operationen in $O(m \log m)$ Zeit ausgeführt.

Beweis.

- Es gibt stets höchstens m Elemente
- Die Höhe aller Bäume ist durch $\log(m) + 1$ beschränkt
- Union und Find benötigt also nur $O(\log m)$ Zeit



Rang und Pfadkompression

Mittels amortisierter Analyse (Tarjan 1975): m Operationen in $O(m\alpha(m))$ mit $\alpha(m)$ funktionale Inverse der Ackermannfunktion

Tarjan 1979, Fredman, Saks 1989: Das ist optimal!

Beweis recht kompliziert. . .

Übersicht

- 1 Einführung
- 2 Suchen und Sortieren
- 3 Graphalgorithmen
- 4 Algorithmische Geometrie**
- 5 Textalgorithmen
- 6 Paradigmen

Algorithmische Geometrie

Probleme der Algorithmischen Geometrie haben üblicherweise diese Eigenschaften:

- Die Eingabe besteht aus Punkten, Segmenten, Kreisbögen usw. in der euklidischen Ebene.
- Die Fragestellung ist relativ einfach.
- Sehr große Eingaben müssen bewältigt werden.

Anwendungen beispielsweise im VLSI-Design.

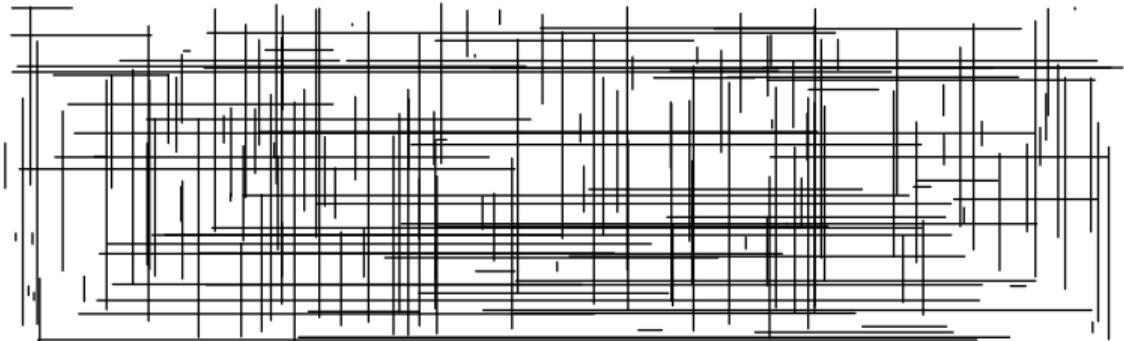
Übersicht

- 4 Algorithmische Geometrie
 - Segmentschnitte
 - Die Technik der Sweepline
 - Nächste Nachbarn

Schnitte von Segmenten

Eingabe: Horizontale und vertikale Segmente

Ausgabe: Paare von Segmenten, die sich schneiden



Naiver Algorithmus:

Teste alle Paare, ob sie sich schneiden.

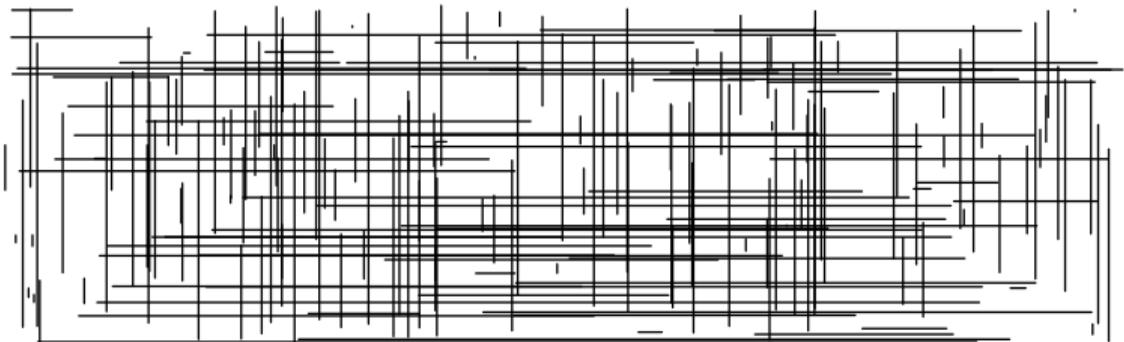
Laufzeit: $\Theta(n^2)$

Variante: Finde heraus, ob es einen Schnitt gibt.

Schnitte von Segmenten

Eingabe: Horizontale und vertikale Segmente

Ausgabe: Paare von Segmenten, die sich schneiden



Naiver Algorithmus:

Teste alle Paare, ob sie sich schneiden.

Laufzeit: $\Theta(n^2)$

Variante: Finde heraus, **ob** es einen Schnitt gibt.