

Optimierung von MST-Algorithmen

R. Azimi, F. Gläser, A. Stüben

3. September 2015

Ziele

- Implementierung der folgenden Algorithmen:
 - Kruskal
 - Standard-Kruskal
 - Filter-Kruskal (Plus)
 - qKruskal
 - iQs
 - Prim
 - Binaryheap
 - Quickheap

- Entwicklung einer Testumgebung, welche die Laufzeiten der Algorithmen testet.
 - Einlesen von Graphen.
 - Generieren von zufälligen Graphen.

Generierung zufälliger Graphen

- Unterscheidung in zwei Arten von Graphen:
 - 1 Leichte Graphen mit einer Dichte $< 50 \%$
 - 2 Dichte Graphen mit einer Dichte $\geq 50 \%$
- Erstellen der jeweiligen Graphen auf verschiedene Weise.
- Die Dichte errechnet sich aus der Anzahl der gegebenen Kanten durch die Zahl der maximal möglichen Kanten:

$$\frac{m \cdot 2}{n \cdot (n - 1)}$$

n := Anzahl der Knoten

m := Anzahl der Kanten

- Erstellen eines aufspannenden Baumes mit zufälligen, gleichverteilten Kantengewichten zwischen 0 und 1.
 - Garantiert einen zusammenhängenden Graphen.
- Wiederholtes Wählen von zufälligen End- und Anfangsknoten und Gewicht. Einfügen dieser neue Kante in vorhandenen Kantenmenge, wenn nicht vorhanden.
- Da leichter Graph: Wahrscheinlichkeit, dass versucht wird eine schon vorhandene Kante einzufügen: $\leq 50\%$.

- Erstellen eines vollen Graphen mit allen möglichen Kanten.
- Wiederholtes Löschen von zufälligen Kanten, wenn vorhanden.
- Da schwerer Graph: Wahrscheinlichkeit, dass versucht wird eine schon gelöschte Kante zu löschen: $\leq 50\%$.
- Nachträglich wird getestet, ob resultierender Graph zusammenhängend ist.

Laufzeittest der Algorithmen

- Abhängig durch Eingabeparameter:
 - Welche Algorithmen werden getestet.
 - Lade Graphen aus Datei.
 - Generiere zufällige(n) Graphen.
- Beispielsweise:
 - `-a nK fK -t testresults.txt -o 2 100 300 100 0.1 0.3 0.01 0`
 - `-a all -t testresults.txt -e -o 2 100 300 100 100 1000 100 0`
 - `-a all -t testresults.txt -p graph.txt`

Wiederholung: Implementierungen von Kruskal

```
1: Kruskal( $G = (V, E), w$ )
2:    $E_{sort}$  = Sortiere Kanten in  $E$  nach Gewichten.
3:    $T = \emptyset$ 
4:   for each ( $e = (u, v) \in E_{sort}$ )
5:     if ( $(V, T \cup e)$  ist kreisfrei)
6:       Setze  $T = T \cup e$ ;
7: return  $T$ 
```

```
1: QuickKruskal( $E, T, P$ )
2:   if  $m \leq \text{kruskalThreshold}(n, |E|, |T|)$ 
3:      $\text{Kruskal}(E, T, P)$ 
4:   else
5:     Wähle ein Pivot  $p \in E$ 
6:      $E_{\leq} := \{e \in E : w(e) \leq p\}$ 
7:      $E_{>} := \{e \in E : w(e) > p\}$ 
8:     QuickKruskal( $E_{\leq}, T, P$ )
9:     QuickKruskal( $E_{>}, T, P$ )
```

```
1: FilterKruskal( $E, T, P$ )
2:   if  $m \leq \text{kruskalThreshold}(n, |E|, |T|)$  then
3:     Kruskal( $E, T, P$ )
4:   else
5:     Wähle ein Pivot  $p \in E$ 
6:      $E_{\leq} := \{e \in E : w(e) \leq p\}$ 
7:      $E_{>} := \{e \in E : w(e) > p\}$ 
8:     FilterKruskal( $E_{\leq}, T, P$ )
9:      $E_{>} = \text{Filter}(E_{>}, P)$ 
10:    FilterKruskal( $E_{>}, T, P$ )

1: Filter( $E, P$ )
   return  $\{\{u, v\} \in E : u, v \text{ sind in versch. Komponenten von } P\}$ 
```

Incremental Quicksort

```
1: IQS(SetA, Index  $idx$ , Stack  $S$ )
2:   if  $idx = S.top()$  then  $S.pop()$ , return  $A[idx]$ 
3:    $pidx \leftarrow random[idx, S.top() - 1]$ 
4:    $pidx' \leftarrow partition(A, A[pidx], idx, S.top() - 1)$ 
5:    $S.push(pidx')$ 
6:   return IQS( $A, idx, S$ )
```

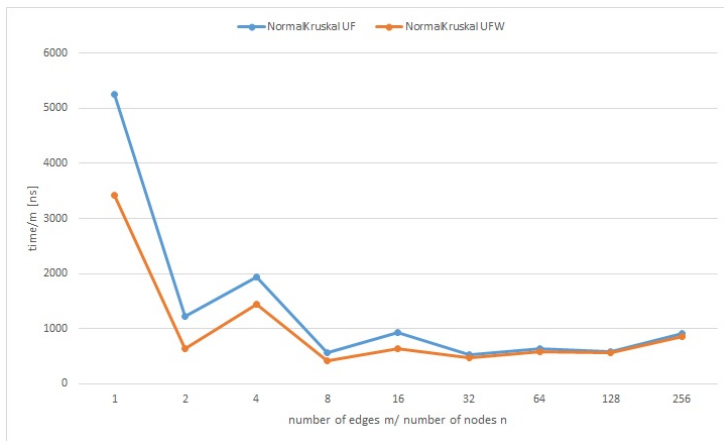

Ergebnisse: Kruskal

- 1 Laufzeit- & Speicherplatzoptimierung
- 2 Zusammenfassung: Vergleichsergebnisse
- 3 Vergleich von *Filter*-, *Filter-Plus*- und *qKruskal*
- 4 Vergleich zum Paper

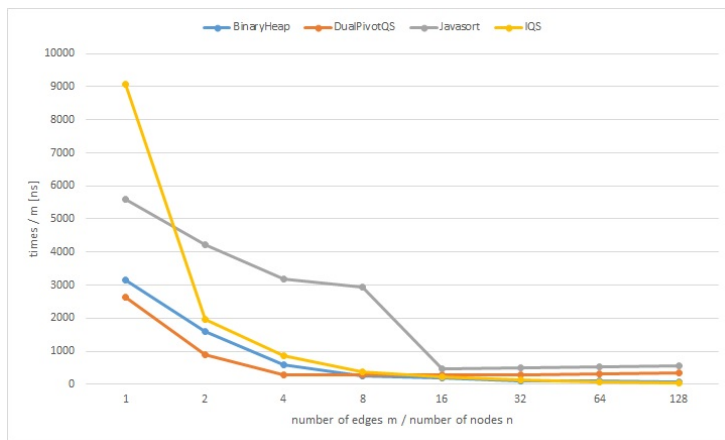
Vergleiche verschiedener Implementierungen

| | |
|---|--|
| Kruskal-Optimierung | |
| Kantenspeicherung Union-Find-Datenstruktur Sortierung | Listen vs. Arrays Ohne vs. mit Pfadkompression JavaSort vs. BH vs. IQS vs. DualPivotQS |
| Filter-Kruskal-Optimierung | |
| Programmierung Partitionsmethode Pivotwahl | Rekursion vs. Iteration Lomuto vs. Hoare Uniform zufällig vs. Median of Three |

UF ohne Pfadkompression vs. mit Pfadkompression

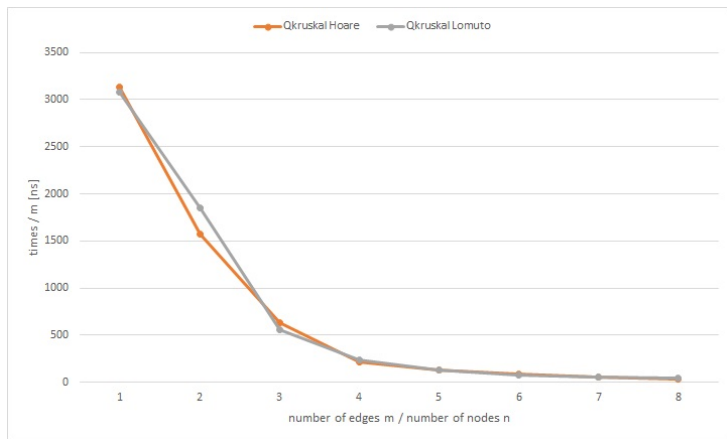


JavaSort vs. DualPivotQuickSort vs. BinaryHeap vs. IQS



- Rekursion verursacht einen StackOverflow bei großen Instanzen
- Iterative Implementierung:
Mittels Speicherung der Indizes für die Partitionierung auf einem Stack im Heap

Hoare-Partition vs. Lomuto-Partition



Lomutu-Partition im Profiler

Anzahl des Swap-Aufrufe in Lomuto: Sehr hoch.

| Call Tree - Method | Total Time [%] ▾ | Total Time | Invocations |
|--|------------------|-------------------|-------------|
| RMI TCP Connection(idle) | | 912.320 ms (100%) | 1 |
| RMI TCP Connection(idle) | | 579.254 ms (100%) | 1 |
| RMI TCP Connection(idle) | | 324.168 ms (100%) | 1 |
| RMI TCP Connection(idle) | | 280.307 ms (100%) | 1 |
| RMI TCP Connection(idle) | | 254.635 ms (100%) | 1 |
| RMI TCP Connection(idle) | | 147.643 ms (100%) | 1 |
| main | | 93.231 ms (100%) | 1 |
| Kruskal.KruskalAlgo.qKruskal() | | 93.075 ms (99.8%) | 1 |
| mst.Helper.partitionLomuto(mst.Edge[], int, int, int) | | 91.854 ms (98.5%) | 59704 |
| mst.Helper.swap(mst.Edge[], int, int) | | 99.806 ms (100%) | 1901399342 |
| Self time | | 0,000 ms (0%) | 59704 |
| Self time | | 558 ms (0.6%) | 1 |
| mst.Helper.randInt(int, int) | | 483 ms (0.5%) | 59704 |
| Kruskal.KruskalAlgo.boundedKruskalBH(mst.Edge[], int, int) | | 179 ms (0.2%) | 29610 |
| mst.Helper.<clinit> | | 0,169 ms (0%) | 1 |
| mst.Graph.<clinit>(mst.Edge[], int) | | 0,055 ms (0%) | 1 |
| Kruskal.KruskalAlgo.<clinit>(mst.Graph) | | 155 ms (0.2%) | 1 |
| RMI TCP Connection(idle) | | 78.702 ms (100%) | 1 |
| RMI Scheduler(0) | | 1,8 ms (100%) | 1 |
| Thread-0 | | 0,634 ms (100%) | 1 |
| RMI TCP Connection(idle) | | 0,017 ms (100%) | 1 |
| RMI TCP Connection(idle) | | 0,000 ms (0%) | 1 |
| DestroyJavaVM | | 0,000 ms (0%) | 1 |

Hoare-Partition im Profiler

Anzahl des Swap-Aufrufe in Hoare: Stark gesungen relativ zu Lomuto.

| Call Tree - Method | Total Time [%] | Total Time | Invocations |
|--|----------------|------------------|-------------|
| main | | 1.273 ms (100%) | 1 |
| Kruskal.KruskalAlgo.qKruskal() | | 1.145 ms (89,9%) | 1 |
| mst.Helper.partitionHoare(mst.Edge[], int, int, int) | | 1.167 ms (91,7%) | 23 |
| Self time | | 1.179 ms (92,6%) | 23 |
| mst.Helper.swap(mst.Edge[], int, int) | | 0,000 ms (0%) | 4595691 |
| Self time | | 3,35 ms (0,3%) | 1 |
| mst.Helper.randInt(int, int) | | 0,250 ms (0%) | 23 |
| mst.Helper.<clinit> | | 0,167 ms (0%) | 1 |
| mst.Graph.<init>(mst.Edge[], int) | | 0,039 ms (0%) | 1 |
| Kruskal.KruskalAlgo.boundedKruskalBH(mst.Edge[], int, int) | | 0,000 ms (0%) | 13 |
| Kruskal.KruskalAlgo.<init>(mst.Graph) | | 128 ms (10,1%) | 1 |
| Thread-0 | | 0,879 ms (100%) | 1 |
| RMI TCP Connection(idle) | | 0,068 ms (100%) | 1 |
| DestroyJavaVM | | 0,000 ms (0%) | 1 |

Es gilt sogar:

Theorem

Die Anzahl der Swappaufrufe in Hoare sind im Erwartungswert um ein Faktor von drei weniger als die in Lomuto.

Zusammenfassung: Vergleichsergebnisse

| | |
|-----------------------------------|---|
| Kruskal-Optimierung | |
| Kantenspeicherung | Listen vs. Arrays |
| Union-Find-Datenstruktur | Ohne vs. mit Pfadkompression |
| Sortierung | JavaSort vs. BH vs. IQS vs. DualPivotQS |
| Filter-Kruskal-Optimierung | |
| Programmierung | Rekursion vs. Iteration |
| Partitionsmethode | Lomuto vs. Hoare |
| Pivotwahl | Uniform zufällig vs. Median of Three |

QKruskal versus Standard-Kruskal

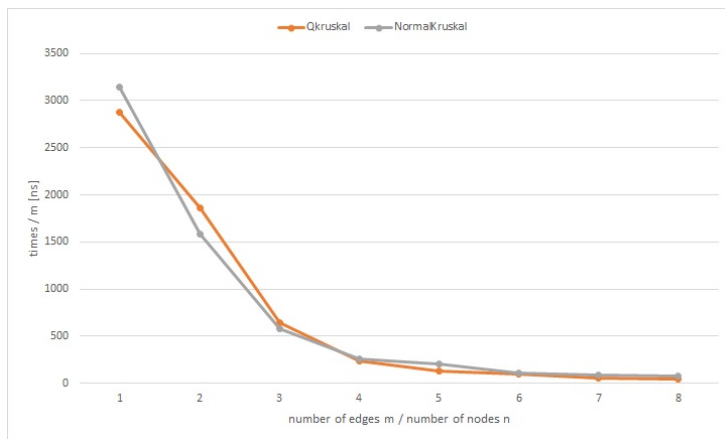


Abbildung: QKruskal und normaler Kruskal

Finaler Vergleich: Kruskal-Varianten

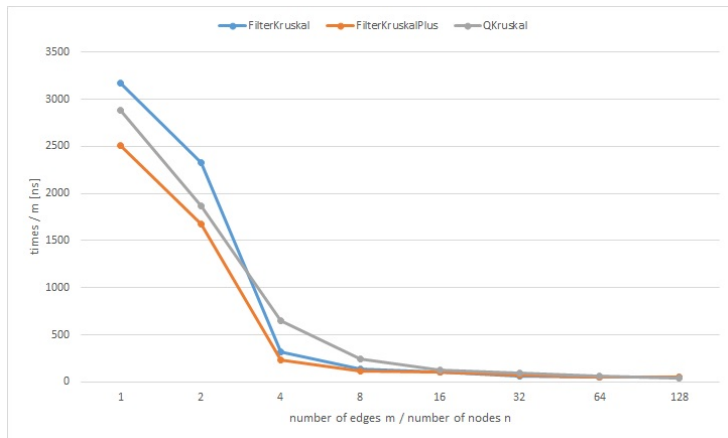


Abbildung: QKruskal, Filter-Kruskal und Filter-Kruskal-Plus

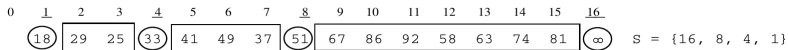
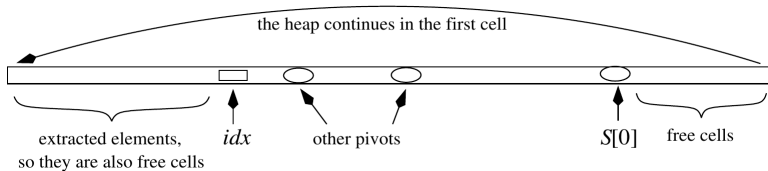
- Geringfügige Unterschiede zwischen Kruskal, qKruskal, Filter-Kruskal und Filter-Kruskal-Plus
- Filter-Kruskal-Plus schneller als Filter-Kruskal

Wiederholung: Implementierungen von Prim

- 1: $\text{Prim}(G = (V, E), w)$
- 2: Wähle einen Knoten $v_0 \in V$
- 3: Setze $V_T = \{v_0\}$ und $T = \emptyset$
- 4: **for** $(i = 1, \dots, |V| - 1)$
- 5: Bestimme eine gewichtsm minimale Kante $e_i = \{u_i, v_i\}$ mit
- 6: $u_i \in V_T$ und $v_i \notin V_T$.
- 7: Setze $V_T = V_T \cup \{v_i\}$ und $T = T \cup \{e_i\}$.
- 8: **return** T

Wiederholung: Quickheaps

Quickheaps



Ergebnisse: Prim

- Prim mit Quickheaps vor allem bei großen Instanzen schneller als Prim mit Binaryheaps
- Laufzeit hängt stark von der Dictionary Datenstruktur von Quickheap und Binaryheap ab
- Da bei Prim nur $|V|$ viele Elemente betrachtet werden, wird ein normales Array als Dictionary verwendet
- Bei IncrementalQuicksort ist iteratives Partitionieren und eine geschickte Wahl der Pivotelemente erforderlich

Fazit

Ausblick: "Was noch zu tun ist."

- Optimierung der Dictionary Datenstruktur für schnellen Zugriff auf die Elemente des Quickheaps
- Refactoring.
- Optimierung der Algorithmen.
- Testen und Präsentation der Ergebnisse im Arbeitsbericht.

Vielen Dank für Ihre Aufmerksamkeit!



Gonzalo Navarro and Rodrigo Paredes.

On sorting, heaps, and minimum spanning trees.

Algorithmica, 57(4):585–620, 2010.



Vitaly Osipov, Peter Sanders, and Johannes Singler.

The filter-kruskal minimum spanning tree algorithm.

In *10th Workshop on Algorithm Engineering and Experiments (ALENEX)*, pages 52–61, 2009.