

# Kapitel 5

# Amortisierte Analyse

Effiziente Algorithmen, SS 2018

Professor Dr. Petra Mutzel

VO 11/12/13 am 22./24./29. Mai 2018

## Amortisierte Analyse

Betrachte Datenstruktur D mit Operationen

Übliche Worst-Case-Analyse

klar bei n Daten in DWorst-Case-Rechenzeit t(n) je Operation

dann Gesamtrechenzeit für m Operationen

trivial durch  $m \cdot t(n)$  nach oben beschränkt

Alternativ bei  $\leq n$  Daten in D und m Operationen

Worst-Case-Gesamtrechenzeit t(n, m)

Worst-Case-Gesamtrechenzeit t(n,m)

 $Hoffnung t(n,m) \ll m \cdot t(n)$ 

Notation t(n,m)/m = amortisierte Rechenzeit einer Operation

## Methoden und Anwendungsbeispiel

Plan drei Methoden zur amortisierten Analyse abstrakt besprechen und konkret anschauen

Beispiel Binärzähler

Aufgabe zu  $z \in \mathbb{N}_0$  speichere Binärdarstellung  $(z_{l-1}z_{l-2}\dots z_1z_0)_2$ 

$$\text{mit } z = \sum_{i=0}^{l-1} 2^i z_i$$

Operationen SetzeNull() und PlusEins() (Beginn bei z=0)

Implementierung lineare Liste

Listenanfang  $z_0$ ; mit  $z_i$  Zeiger auf  $z_{i+1}$  verwaltet

Vereinbarung Manipulation eines Listeneintrags in Zeit 1

klar SetzeNull() in Zeit 1 PlusEins() bis zu Zeit l (11111  $\leftrightarrow$  100000)

also Worst-Case-Zeit von m Operationen  $O(m \cdot \log m)$ 

## 5.1 Amortisierte Analyse mit der Potenzialmethode

Betrachte Folge von Datenstrukturen  $D_i$  und Operationen Op<sub>i</sub>

$$D_0 \stackrel{\mathsf{Op}_1}{\leadsto} D_1 \stackrel{\mathsf{Op}_2}{\leadsto} D_2 \stackrel{\mathsf{Op}_3}{\leadsto} D_3 \stackrel{\mathsf{Op}_4}{\leadsto} \cdots \stackrel{\mathsf{Op}_m}{\leadsto} D_m$$

 $T_i$  tatsächliche Rechenzeit von  $\mathsf{Op}_i$ 

Definiere Potenzialfunktion  $\Phi \colon \mathcal{D} \to \mathbb{R}_0^+$ 

Amortisierte Rechenzeit von Op<sub>i</sub>:

$$\underline{a_i} = T_i + \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1})$$

Forderung für die Potenzialfunktion:  $\Phi(D_i) \ge \Phi(D_0)$  für alle i Rechtfertigung

$$\sum_{i=1}^{m} a_i = \sum_{i=1}^{m} (T_i + \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1}))$$

$$= \sum_{i=1}^{m} T_i + \sum_{i=1}^{m} (\Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1})) = \sum_{i=1}^{m} T_i + (\Phi(D_m) - \Phi(D_0)) \ge \sum_{i=1}^{m} T_i$$

## Beispiel Binärzähler mit Potenzialmethode

Betrachte Operation PlusEins(), Beginn bei 
$$z=0$$
 Definition  $\Phi(z):=\sum\limits_{i=0}^{l-1}z_i$ , also  $\Phi(D_0)=0$ 

Bestimmung von  $a_i = T_i + \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1})$ 

1. Fall vorher 
$$z_0 = 0$$

Beobachtungen 
$$T_i = 1$$
  $\Phi(D_i) = \Phi(D_{i-1}) + 1$  also  $a_i = T_i + \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1}) = 2$ 

2. Fall vorher 
$$z_0 = z_1 = \cdots = z_{k-1} = 1 \ (0 < k < l, \ k \ \text{max.})$$
  
Beobachtung  $T_i = k+1 \quad \Phi(D_i) = \Phi(D_{i-1}) - k+1$   
also  $a_i = T_i + \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1}) = k+1-k+1 = 2$ 

also Gesamtrechenzeit bei m Operationen O(m)

Beobachtung asymptotisch exakt

## 5.2 Amortisierte Analyse mit Kostenverteilung

Definiere Kostenträger

zum Beispiel Operationen, Teile der Datenstruktur, ...

Für jede Operation verteile reale Laufzeit  $T_i$  beliebig auf Kostenträger

Berechne Gesamtkosten durch Addition über Kostenträger

Anmerkung

schon gesehen beim Beweis von Lemma 4.17 Sperrflussberechnung mit Forward-Backward-Propagation Verteilung der Laufzeit in der While-Schleife in Forward auf betrachtete Kanten

## Beispiel Binärzähler mit Kostenverteilung

Definiere verteile Kosten k einer PlusEins-Operation gleichmäßig auf die k berührten Stellen

Beobachtung Ziffer  $z_i$  in jeder  $(2^i)$ -ten Operation also bei m Operationen Kosten  $\lceil m/2^i \rceil$  bei Kostenträger  $z_i$ 

also Gesamtkosten 
$$\begin{split} \sum_{i=0}^{l-1}\left\lceil\frac{m}{2^i}\right\rceil &< \sum_{i=0}^{l-1}(1+\frac{m}{2^i})\\ &= l+m\cdot\sum_{i=0}^{l-1}2^{-i}<2m+l=O(m) \end{split}$$

Beobachtung auch asymptotisch exakt

## 5.3 Amortisierte Analyse mit der Kontenmethode

- Verschiedenen Operationen werden verschiedene Kosten zugeordnet, die evtl. auch größer oder kleiner als die tatsächlichen Kosten sein können.
- Wenn die amortisierten Kosten die tatsächlichen Kosten übersteigen, dann wird die Differenz speziellen Objekten in der Datenstruktur als Kredit (Guthaben) zugewiesen, der später verwendet werden kann.
- Dieser dient für Operationen, deren tatsächliche Kosten höher sind als deren amortisierte Kosten. Der Gesamtkredit darf niemals negativ sein.
- Es muss dabei zu jedem Zeitpunkt und für jede Sequenz gelten: die Summe der tatsächlichen Kosten ist kleiner gleich der Summe der amortisierten Kosten.

## Amortisierte Analyse mit der Kontenmethode

#### Definiere Konten

zum Beispiel Operationen, Teile der Datenstruktur, ...

#### nach Belieben

- bei Operation  $\operatorname{Op}_i$  mit Rechenzeit  $T_i$  auf Konto Betrag  $b_i \in \mathbb{N}$  einzahlen und für Operation Rechenzeit  $T_i + b_i$  als amortisierte Rechenzeit berücksichtigen
- bei Operation Op $_i$  mit Rechenzeit  $T_i$  von Konto mit Kontostand  $b \in \mathbb{N}_0$  Betrag  $b_i \in \mathbb{N}$  mit  $b_i \leq b$  abbuchen und für Operation Rechenzeit  $T_i b_i$  als amortisierte Rechenzeit berücksichtigen

## Beispiel Binärzähler mit der Kontenmethode

```
Definiere Konten \widehat{=} Stellen z_i
Definiere Einzahlung 1 für "0 \rightsquigarrow 1"
Beobachtung jetzt amort. Kosten 1 + 1 = 2 je 0-Stelle
           Abbuchung 1 für "1 \rightsquigarrow 0"
                korrekt, weil immer erst "0 \rightsquigarrow 1", dann "1 \rightsquigarrow 0"
Beobachtung
Beobachtung jetzt amort. Kosten 1-1=0 je 1-Stelle
Beobachtung amortisierte Kosten 2 für jedes PlusEins
also Gesamtkosten für m Operationen \leq 2m
Beobachtung auch asymptotisch exakt
```

## 5.4 Union-Find mit Pfadkompression

"Nachlese" aus DAP 2

Zunächst: Wiederholung aus DAP2 (s.ppt-Folien)

**Bemerkung:** Damit der Beweis identisch zu demjenigen im Skript ist, bauen wir ihn auf der Realisierung des ADT UNION-FIND aus der DAP2-Vorlesung von Ingo Wegener (SS 07) auf. Dort gibt es zwei Unterschiede zu DAP2 vom SS 09:

- Die Basisversion entspricht der aus SS 09 mit der gewichteten Vereinigungsregel nach Größe. UNION vereinigt also zwei Bäume nach der Größe (Anzahl der Knoten) statt der Höhe der Bäume.
- Zur Abschätzung wurde eine etwas andere Funktion verwendet (Z(k)) statt  $A_k(1)$  Damit ist auch die Inverse eine leicht andere; aber die Wachstumseigenschaften sind ähnlich.

## Kurze Wiederholung aus DAP 2 (vom SS 07)

### Datenstrukturen für Partitionen: ADT UNION-FIND

```
n Objekte 1, \ldots, n initial in n Mengen \{1\}, \ldots, \{n\}
```

## Operationen

- FIND(x) Bestimme Repräsentanten der Menge, die x enthält.
- UNION(A, B) Vereinige Mengen A und B.

#### Baumorientierte Datenstruktur für schnelles UNION

- Menge: wurzelgerichteter Baum, Repräsentant und Größe an Wurzel
- FIND sucht Repräsentanten an der Wurzel
- UNION: Wurzel kleinere Menge an Wurzel größere Menge

#### Pfadkompression

- bei FIND Pfad zur Wurzel speichern
- dann alle Zeiger auf Wurzel umbiegen

## Ein Wort zur Implementierung (mit Pfadkompression)

Datenstrukturen Array  $\pi[1..n]$  für Elternverweis in Bäumen Array G[1..n] für Größe

```
 \begin{array}{ll} \text{initial} & \forall i \colon \pi[i] = i \ \{* \ \textit{zeigt Wurzel} \ *\} \\ & G[i] = 1 \end{array}
```

- $\begin{array}{ll} \mathsf{Union}(i,j) & \text{ If } G[i] \geq G[j] \\ & \text{ Then } \pi[j] := i; \ G[i] := G[i] + G[j] \\ & \text{ Else } \pi[i] := j; \ G[j] := G[i] + G[j] \end{array}$
- $\begin{aligned} & \text{Find}(i) & \quad k := i; \text{ While } \pi[k] \neq k \ \{ \ k := \pi[k] \ \} \\ & \quad w := k; \ k := i; \\ & \quad \text{While } \pi[k] \neq k \ \{ \ k' := \pi[k]; \ \pi[k] := w; \ k := k' \ \} \\ & \quad \text{Exit mit Ausgabe } w \end{aligned}$

# Über den Sinn von Pfadkompression

- klar Union immer in Zeit  $\Theta(1)$
- klar Find (ohne und mit Pfadkompression) in Zeit  $\Theta(l)$  l= Länge des Weges von i zur Wurzel
- Beobachtung Bäume mit Tiefe  $\Theta(\log n)$  können entstehen
- also ohne Pfadkompression für n-1 Union und m Find Gesamtzeit  $\Omega(n+m\cdot \log n)$  möglich
- klar erstes Find(i) wird durch Pfadkompression langsamer, aber nicht asymptotisch
- Hoffnung zukünftige Find-Befehle schneller

## Das Theorem aus DAP2 (SS 07)

#### Definition 5.1

$$Z(0) := 1, \ Z(i) := 2^{Z(i-1)} \text{ für } i \in \mathbb{N}$$
  
 $\log^* n := \min\{k \mid Z(k) \ge n\}$ 

Also: 
$$Z(0) = 1$$
,  $Z(1) = 2$ ,  $Z(2) = 4$ ,  $Z(3) = 2^4 = 16$ ,  $Z(4) = 2^{16} = 65536$ ,  $Z(5) = 2^{65536}$ 

## Theorem 5.2

Mit der Datenstruktur mit wurzelgerichteten Bäumen und Pfadkompression kann eine Folge von bis zu n-1 Union-Befehlen und m Find-Befehlen in Zeit  $O((n+m)\log^* n)$  ausgeführt werden.

#### Plan für Beweis

- Orarbeit → wichtige Einsichten in Problemstruktur
- 2 geschickte amortisierte Analyse mit Kostenverteilung

### Tiefe und Elementanzahlen

#### Lemma 5.3

Betrachte durch Anwendung von Union und Find entstandene wurzelgerichtete Bäume. Bezeichne Tiefe h eines Baumes die Länge eines längsten Weges von einem Blatt zu einer Wurzel. Ein Baum mit Tiefe h enthält mindestens  $2^h$  Elemente.

```
Beweis. per vollständiger Induktion Induktionsanfang h=0
```

klar nur Wurzel, #Elemente = 
$$1 = 2^0 = 2^h$$
  $\checkmark$ 

#### Induktionsschluss

Sei T Baum mit Tiefe h > 0 mit Elementanzahl |T| minimal

Sei T entstanden durch  $\mathsf{Union}(T_1,T_2)$  mit  $|T_1|\leq |T_2|$ 

Beobachtung Tiefe $(T_1)$  < Tiefe(T) (weil  $T_1$  an Wurzel hängt) also Tiefe $(T_1)$   $\leq h-1$  ( $\leadsto$  Induktionsvoraussetzung)

## Beweis von Lemma 5.3

```
Wir haben T Baum mit Tiefe h > 0, |T| minimal
               T = \mathsf{Union}(T_1, T_2) \; \mathsf{mit} \; |T_1| < |T_2|
               \mathsf{Tiefe}(T_1) \leq h-1
Annahme Tiefe(T_1) < h-1
dann Tiefe(T) = Tiefe(T_2)
klar |T| > |T_2| Widerspruch
                                                        (T \text{ war minimal})
also Tiefe(T_1) = h - 1
                                 |T_1| > 2^{h-1}
aus Induktionsvoraussetzung
Erinnerung |T_2| > |T_1|
also |T| = |T_1| + |T_2| > 2^{h-1} + 2^{h-1} = 2^h
```

# Über Pfadkompression

#### Was ändert Find?

- Vorgänger von Knoten
- Tiefe von Bäumen

#### Was ändert Find nicht?

- Anzahl der Elemente im Baum
- Elemente im Baum
- Wurzel des Baumes

Folgerung Lemma 5.3 gilt mit und ohne Pfadkompression

## Zentraler Analyse-Trick

Vergleiche Entwicklung der DS (DatenStruktur) ohne Pfadkompression und mit Pfadkompression.

Betrachte Befehlsfolge der Länge r mit  $\leq n-1$  Union.

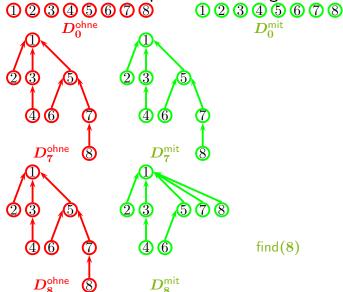
#### Notation

```
D_0^{
m mit} initiale DS mit Pfadkompression D_0^{
m ohne} initiale DS ohne Pfadkompression DS nach i Operationen mit Pfadkompression DS nach i Operationen ohne Pfadkompression
```

Wir analysieren Union-Find mit Pfadkompression.

Wir betrachten dazu Union-Find ohne Pfadkompression.

## Mit und ohne Pfadkompression im Vergleich



# Vergleich von $D_i^{\text{ohne}}$ und $D_i^{\text{mit}}$

#### Definition 5.4

Wir betrachten eine Folge von bis zu n-1 Union- und m Find-Befehlen. Dabei entstehen nacheinander die Datenstrukturen  $D_0^{\mathrm{mit}},\,D_1^{\mathrm{mit}},\,\ldots,\,D_r^{\mathrm{mit}}$ . Es bezeichne  $D_0^{\mathrm{ohne}},\,D_1^{\mathrm{ohne}},\,\ldots,\,D_r^{\mathrm{ohne}}$  die Folge von Datenstrukturen, die bei Anwendung der gleichen Befehlsfolge bei Verzicht auf Pfadkompression entsteht.

#### Lemma 5.5

Betrachte die Folgen  $D_i^{\mathrm{mit}}$  und  $D_i^{\mathrm{ohne}}$  gemäß Definition 5.4. Für alle i gibt es zwischen  $D_i^{\mathrm{mit}}$  und  $D_i^{\mathrm{ohne}}$  eine bijektive Abbildung, die Bäume auf Bäume so abbildet, dass die enthaltenen Elemente und Wurzeln gleich sind.

## Beweis von Lemma 5.5

```
per Induktion über die Anzahl Operationen i Induktionsanfang i=0 trivial \checkmark Induktionsschluss Voraussetzung D_i^{\rm mit} und D_i^{\rm ohne} so "gleich" 1. Fall (i+1)-te Operation ist Find klar weder Wurzeln noch Elemente ändern sich \checkmark 2. Fall (i+1)-te Operation ist Union
```

gemäß Voraussetzung in  $D_i^{\rm mit}$  und  $D_i^{\rm ohne}$  Vereinigung zweier Mengen mit jeweils gleicher Wurzel und Größe

also gleiche Entscheidung, "Gleichheit" erhalten

## Ein genauerer Blick auf "Tiefe"

#### Definition 5.6

Betrachte die Folgen  $D_i^{\text{mit}}$  und  $D_i^{\text{ohne}}$  gemäß Definition 5.4. Für  $v \in \{1, 2, \dots, n\}$  ist der  $Rang \operatorname{Rang}(v) := \max\{\operatorname{Weglänge} \ \text{von} \ u \ \text{nach} \ v \ \text{in} \ D_i^{\text{ohne}} \ | \ \operatorname{Find}(u) = \operatorname{Find}(v) \ \text{und} \ u \ \text{Blatt}\}.$  Für  $k \in \mathbb{N}$  ist die  $Ranggruppe \ R_k$  definiert durch  $R_k := \{i \in \mathbb{N}_0 \ | \ Z(k-1) < i \leq Z(k)\}$ , außerdem ist  $R_0 := \{0, 1\}$ .

$$R_0 = \{0, 1\}, R_1 = \{2\}, R_2 = \{3, 4\}, R_3 = \{5, 6, \dots, 16\}, R_4 = \{17, \dots, 65536\}, \dots$$

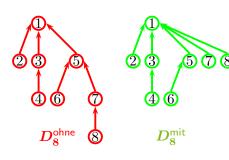
wichtig Rang immer in  $D_i^{\text{ohne}}$  definiert

Beobachtung in  $D_i^{\text{ohne}}$  wächst Rang streng monoton auf dem Weg zur Wurzel

Behauptung in  $D_i^{\text{mit}}$  auch

## Beispiel für Ränge

Beispiel mit n=8 und r=8



Knoten	Rang
1	3
2	0
3	1
4	0
5	2
6	0
7	1
8	0

## Rangwachstum

#### Lemma 5.7

Betrachte die Folgen  $D_i^{\text{mit}}$  und  $D_i^{\text{ohne}}$  gemäß Definition 5.4. Für alle  $v \in \{1,2,\ldots,n\}$  und alle w, so dass v Elternknoten von w in  $D_i^{\text{mit}}$  ist, gilt  $\mathsf{Rang}(v) > \mathsf{Rang}(w)$ .

Beweis. Per vollständiger Induktion über Anzahl Operationen i

Induktionsanfang i=0 trivial, weil keine Eltern $\sqrt{\phantom{a}}$ 

Induktionsschluss

Voraussetzung in  $D_i^{\mathsf{mit}}$  erfüllt

 $\begin{array}{ll} \hbox{1. Fall} & (i+1)\mbox{-te Operation ist Find} \\ \hbox{klar} & \hbox{neuer Elternknoten ist nur Wurzel,} \\ \end{array}$ 

und für Wurzel ist Rang maximal√

## Beweis von Lemma 5.7

```
Induktionsschluss
```

Voraussetzung in  $D_i^{\mathsf{mit}}$  erfüllt

2. Fall (i+1)-te Operation ist Union

Beobachtung nur Kante zwischen alter Wurzel und neuer Wurzel neu

Erinnerung Wurzeln in  $D_{i+1}^{\text{mit}}$  und  $D_{i+1}^{\text{ohne}}$  gleich (Lemma 5.5) also erfüllt, weil in  $D_{i+1}^{\text{ohne}}$  erfüllt

(Rang in  $D_{i+1}^{\text{ohne}}$  definiert)

## Ränge und Anzahlen

#### Lemma 5.8

$$\forall k \in \mathbb{N}_0 \colon \left| \left\{ v \in \{1, 2, \dots, n\} \mid \mathsf{Rang}(v) = k \right\} \right| \le \frac{n}{2^k}$$

Beweis.

Betrachte  $D_i^{\text{ohne}}$ 

klar Rang(Wurzel) = Tiefe des Baumes

also für T mit Wurzel v,  $|T| \ge 2^{\mathsf{Rang}(v)}$  (Lemma 5.3)

klar w mit Rang k hat weder Vorgänger noch Nachfolger mit Rang k (Lemma 5.7)

also m Elemente mit Rang k  $\Rightarrow$  mind.  $m \cdot 2^k$  Knoten in entsprechenden Teilbäumen

also Anzahl Elemente mit Rang  $k \leq n/2^k$ 

### Beweis von Theorem 5.2

#### Theorem 5.2

Mit der Datenstruktur mit wurzelgerichteten Bäumen und Pfadkompression kann eine Folge von bis zu n-1 Union-Befehlen und m Find-Befehlen in Zeit  $O((n+m)\log^* n)$  ausgeführt werden.

Beweis. mit amortisierter Analyse mit Kostenverteilung

Zur Analyse betrachten wir diejenige Rang-Funktion, die am Ende aller Operationen (insbesondere nach dem letzten Union-Befehl) entsteht.

Erinnerung jeder Union-Befehl in Zeit O(1)also alle  $\leq n-1$  Union-Befehle in Zeit  $O(n)\sqrt{}$ noch offen Kosten der m Find-Befehle

## Beweis von Theorem 5.2

#### Theorem 5.2

Mit der Datenstruktur mit wurzelgerichteten Bäumen und Pfadkompression kann eine Folge von bis zu n-1 Union-Befehlen und m Find-Befehlen in Zeit  $O((n+m)\log^* n)$  ausgeführt werden.

Beweis. Kosten der *m* Find-Befehle

## Definiere Kostenträger

- Find-Befehle selbst.
- Elemente

Vereinbarung: tatsächliche Kosten eines Find-Befehls, der genau k Kanten berührt, ist k+1 (also auch > 0 für Find(Wurzel))

## Kostenverteilung für einen Find-Befehl

```
Betrachte Find(v_k) berührt Kanten v_k \to v_{k-1} \to v_{k-2} \to \cdots \to v_1 \to v_0 (tatsächliche) Rechenzeit k+1
```

#### Kostenverteilung

```
immer Kosten 1 auf Find-Befehl
```

falls k>0 Kosten 1 (für  $v_1 o v_0$ ) auf Find-Befehl

falls 
$$k>1$$
 Kosten 1 (für  $v_i o v_{i-1}$  für  $i>1$ )

- 1. Fall Ranggruppe von  $v_i$  und  $v_{i-1}$  gleich auf  $v_i$
- 2. Fall Ranggruppe von  $v_i$  und  $v_{i-1}$  verschieden auf Find-Befehl

# Erinnerung Definition Ranggruppe (Definition 5.6) $R_k := \{i \in \mathbb{N}_0 \mid Z(k-1) < i \leq Z(k)\} \text{ für } k \in \mathbb{N} \\ R_0 := \{0,1\}$

Teilkosten

## Kostensummation über Kostenträger: Find-Befehle

obere Schranke für Gesamtkosten je Find-Befehl

1 immer

```
Teilkosten 1 falls nicht Wurzel gesucht
Teilkosten r für r Ranggruppenwechsel
Wieviele Ranggruppen gibt es?
Beobachtung \leq n Ränge
               also < 1 + \log^* n Ranggruppen
also Teilkosten < 1 + \log^* n für Ranggruppenwechsel
Gesamtkosten < 1 + 1 + 1 + \log^* n = O(\log^* n) je Find-Befehl
also
      Gesamtkosten O(m \log^* n) für m Find-Befehle
```

# Kostensummation über Kostenträger: Elemente $v_i$

Betrachte Kante  $v_i \rightarrow v_{i-1}$  mit Kosten auf  $v_i$  klar  $v_0$  wird Elternknoten von  $v_i$ 

Beobachtung  $v_0$  war vorher nicht Elternknoten von  $v_i$  sonst Sonderfall  $v_1 \to v_0 \leadsto {\sf Kosten}$  auf Find

also  $v_i$  bekommt Elternknoten mit größerem Rang als vorher Erinnerung Kosten für  $v_i \Leftrightarrow \exists g \colon \{ \mathsf{Rang}(v_i), \mathsf{Rang}(v_{i-1}) \} \subseteq R_g$  also #Rangwachstum der Eltern  $\leq Z(g) - Z(g-1) \leq Z(g)$  also jedes Element in Ranggruppe g trägt Kosten  $\leq Z(g)$  Erinnerung #Elemente mit Rang  $r \leq n/2^r$  (Lemma 5.8)

also Anzahl Elemente in Ranggruppe g

$$\leq \sum_{r=Z(g-1)+1}^{Z(g)} \frac{n}{2^r} < n \cdot \sum_{r=Z(g-1)+1}^{\infty} 2^{-r} = \frac{n}{2^{Z(g-1)+1}} \cdot \sum_{r'=0}^{\infty} 2^{-r'} \\
= \frac{n}{2^{Z(g-1)}} = \frac{n}{Z(g)}$$

## Kostensummation für alle Elemente

Wir haben Kosten für  $v_i$  nur bei Rangwachstum des Elternknoten  $\# {\rm Rangwachstum} < n/Z(g)$ 

Summation über Ranggruppen

Beobachtung in Ranggruppe 
$$g'$$
 Gesamtkosten  $\leq Z(g') \cdot \frac{n}{Z(g')} = n$ 

Erinnerung 
$$\leq 1 + \log^* n$$
 Ranggruppen

also Gesamtkosten summiert über alle Elemente  $< (1 + \log^* n) \cdot n = O(n \log^* n) \checkmark$ 

## Zusammenfassung Kostensummation

```
\begin{array}{c} \operatorname{Gesamtkosten} \leq n-1 \ \operatorname{Union} & O(n) \\ \operatorname{Gesamtkosten} \ m \ \operatorname{Finds} & O(m \log^* n) \\ + \ & \operatorname{Gesamtkosten} \ m \ \operatorname{Finds} & O(n \log^* n) \\ + \ & \operatorname{Gesamtkosten} \ m \ \operatorname{Finds} & O(n \log^* n) \\ \hline \operatorname{Summe} & O((n+m) \log^* n) \end{array}
```

Asymptotisch exakt? Man kann  $O(n + m \log^* n)$  zeigen

für uns jetzt genau genug (weitergehender Beweis nicht interessant für uns)