

## Max Wisniewski , Alexander Steen

Tutor: Lena Schlipf

**Aufgabe 1** Hashing mit Verkettunga) Z.z: Es gilt für  $i = 0, \dots, n-1$  und  $r = 0, \dots, n$ ,

$$\Pr[Q_i = r] = \left(\frac{1}{n}\right)^r \left(1 - \frac{1}{n}\right)^{n-r} \binom{n}{r}$$

Da es sich hier um eine Binomialverteilung handelt, kann die Wahrscheinlichkeit mit der gegebenen Formel berechnet werden (wie aus der Schule bekannt).

□

b) Z.z:  $\Pr[\max_{i=0}^{n-1} Q_i = r] \leq n \cdot \Pr[Q_0 = r]$ 

□

c) Mit Hilfe der Abschätzung  $\binom{n}{r} \leq \left(\frac{ne}{r}\right)^r$  ist zu zeigen:  $\Pr[Q_0 = r] \leq \frac{e^r}{r^r}$ 

$$\begin{aligned} \Pr[Q_0 = r] &= \left(\frac{1}{n}\right)^r \left(1 - \frac{1}{n}\right)^{n-r} \binom{n}{r} \\ &\leq \left(\frac{1}{n}\right)^r \left(1 - \frac{1}{n}\right)^{n-r} \left(\frac{ne}{r}\right)^r \\ &= \left(\frac{1}{n} \cdot \frac{ne}{r}\right)^r \left(1 - \frac{1}{n}\right)^{n-r} \\ &= \left(\frac{e}{r}\right)^r \left(1 - \frac{1}{n}\right)^{n-r} \\ &\stackrel{*}{\leq} \frac{e^r}{r^r} \end{aligned}$$

(\*) gilt, da  $1 - \frac{1}{n} < 1$  ist und damit auch insbesondere  $\left(1 - \frac{1}{n}\right)^{n-r} < 1$  gilt.

□

d) Sei  $r_0 := c \log n / \log \log n$  für ein  $c > 1$ . Z.z:

$$\exists c > 1 \forall r \geq r_0 : \Pr[\max_{i=0}^{n-1} Q_i \geq r_0] \leq 1/n$$

□

e) Z.z:

$$E[\max_{i=0}^{n-1} Q_i] \leq r_0 \cdot \Pr[\max_{i=0}^{n-1} Q_i \leq r_0] + n \cdot \Pr[\max_{i=0}^{n-1} Q_i \geq r_0]$$

Folgern Sie:  $E[\max_{i=0}^{n-1} Q_i] = O(\log n / \log \log n)$ . Ist das ein Widerspruch zur Vorlesung?

□

## Aufgabe 2 Page-Rank

a) Geben Sie die modifizierte Adjazenzmatrix  $A'$  für den Graphen an.

$$A' = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

b) Bestimmen Sie den Page-Rank-Score für jeden Knoten algebraisch durch Lösen des Gleichungssystems (verwenden Sie den Dämpfungsfaktor 0.25).

Sei  $A''$  die gedämpfte Matrix, für die sich ergibt:

$$A'' = 0.75 \cdot A' + \frac{1}{16} 1_{4 \times 4} = \frac{1}{16} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 13 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 7 & 7 \\ 13 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 13 & 1 \end{pmatrix}$$

Für den Page-Rank-Score lösen wir folgendes Gleichungssystem:

$$v^* A'' = v^*$$

Dabei ist  $v^* = (v_1, v_2, v_3, v_4)$  der Page-Rank-Vektor und Eigenvektor der Matrix  $A''$  zum Eigenwert 1, also berechnen wir  $\text{Ker}(A'' - E_4)^t$ , also:

$$(A'' - E_4)^t v^* = 0$$

Mit Hilfe des Gaußverfahren lösen wir dann:

$$\frac{1}{16} \cdot \begin{pmatrix} -15 & 1 & 13 & 1 \\ 13 & -15 & 1 & 1 \\ 1 & 7 & -15 & 13 \\ 1 & 7 & 1 & -15 \end{pmatrix} \rightsquigarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -\frac{359}{212} \\ 0 & 1 & 0 & -\frac{175}{106} \\ 0 & 0 & 1 & -\frac{7}{4} \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Also ergibt sich als Ergebnisvektor  $(\frac{359}{212}, \frac{175}{106}, \frac{7}{4}, 1)$  und damit nach Normalisierung  $v^* = (\frac{359}{1292}, \frac{175}{646}, \frac{371}{1292}, \frac{53}{323})$

c) Führen Sie den iterativen Page-Rank-Algorithmus für das Beispiel durch (wieder mit Dämpfungsfaktor 0.25). Wie viele Iterationen sind notwendig, bis der absolute Fehler kleiner als 0.001 ist?

$$\begin{aligned} & \left(\frac{1}{4}, \frac{1}{4}, \frac{1}{4}, \frac{1}{4}\right) \cdot A'' = \left(\frac{1}{4}, \frac{1}{4}, \frac{11}{32}, \frac{5}{32}\right) \\ \rightsquigarrow & \left(\frac{1}{4}, \frac{1}{4}, \frac{11}{32}, \frac{5}{32}\right) \cdot A'' = \left(\frac{41}{128}, \frac{1}{4}, \frac{35}{128}, \frac{5}{32}\right) \\ \rightsquigarrow & \left(\frac{41}{128}, \frac{1}{4}, \frac{35}{128}, \frac{5}{32}\right) \cdot A'' = \left(\frac{137}{512}, \frac{512}{512}, \frac{128}{512}, \frac{32}{512}\right) \\ \rightsquigarrow & \left(\frac{137}{512}, \frac{512}{512}, \frac{128}{512}, \frac{32}{512}\right) \cdot A'' = \left(\frac{137}{512}, \frac{539}{512}, \frac{1201}{4096}, \frac{721}{4096}\right) \\ \rightsquigarrow & \left(\frac{137}{512}, \frac{539}{512}, \frac{1201}{4096}, \frac{721}{4096}\right) \cdot A'' = \left(\frac{4627}{16384}, \frac{539}{2048}, \frac{1201}{4096}, \frac{2641}{16384}\right) \\ \rightsquigarrow & \left(\frac{4627}{16384}, \frac{539}{2048}, \frac{1201}{4096}, \frac{2641}{16384}\right) \cdot A'' = \left(\frac{4627}{16384}, \frac{17977}{65536}, \frac{18487}{65536}, \frac{2641}{16384}\right) \\ \rightsquigarrow & \left(\frac{4627}{16384}, \frac{17977}{65536}, \frac{18487}{65536}, \frac{2641}{16384}\right) \cdot A'' = \left(\frac{2235}{8192}, \frac{71883}{262144}, \frac{150033}{524288}, \frac{86649}{524288}\right) \end{aligned}$$

**Aufgabe 3** Prioritätswarteschlangen

- a) Nennen Sie zwei Ihnen bekannte Implementierungen des abstrakten Datentyps Prioritätswarteschlange, und geben Sie die zugehörigen Laufzeiten an.

**Binärheap** Laufzeiten:

Insert:  $O(\log n)$ ,  
Extract-min:  $O(\log n)$ ,  
Decrease-key:  $O(\log n)$

**AVL-Baum** Laufzeiten:

Insert:  $O(\log n)$ ,  
Extract-min:  $O(\log n)$ ,  
Decrease-key:  $O(\log n)$

- b) Zeigen Sie, wie man mit Hilfe einer Prioritätswarteschlange eine Folge von  $n$  Elementen aus einem total geordneten Universum sortieren kann.

Der folgende Algorithmus nutzt eine Prioritätswarteschlange  $Q$  um eine Folge  $a_1, \dots, a_n$  von  $n$  Elementen zu sortieren:

```
for i from 1 to n do
  Q.insert(a[i])
end for
for i from 1 to n do
  a[i] <- Q.extract-min()
end while
return a
```

Am Ende steht in **a** die sortierte Liste der Elemente. Der Algorithmus ist korrekt, weil wir bei jedem Aufruf von **extract-min** das jeweils kleinste Element, das noch in der Prioritätswarteschlange enthalten ist, nacheinander in das Array hinzufügen.

- c) Wie Sie wissen, benötigt jeder vergleichsbasierte Sortieralgorithmus mindestens  $\Omega(n \log n)$  Operationen. In Anbetracht von (b), was besagt dies über die Laufzeit jeder vergleichsbasierten Implementierung einer Prioritätswarteschlange? Kann amortisierte Analyse hier helfen?

Da wir zum Sortieren  $n$  mal **insert** und  $n$  mal **extract-min** ausführen, folgt daraus, dass mindestens eine der beiden Operationen  $\Omega(\log n)$  Zeit benötigt.

Amortisierte Analyse bringt hier keine Laufzeitverbesserung, da  $\Omega(\log n)$  untere Schranke für jede Ausführung einer der beiden Operationen ist. Somit kann man keine Kosten umverteilen.