

Diskrete Mathematik

Univ.-Prof. Dr. Goulmara ARZHANTSEVA

SS 2020



universität
wien

Überblick: Vorlesung

Einführung in die Grundbegriffe der Diskreten Mathematik

- 1 Einfache und abzählende Kombinatorik:
Stichproben, Permutationen, Partitionen
- 2 Erzeugende Funktionen, Lösen von Rekursionen
- 3 Das Prinzip der Inklusion und Exklusion, Suchen und Sortieren
- 4 Graphen und Netzwerke

Erinnerung: Average–Case Analyse

Für praktische Anwendungen ist es meist von größerer Bedeutung, die **durchschnittliche** Dauer eines Algorithmus zu bestimmen: Das **Average–Case Analyse** eines Algorithmus.

Gegeben ist ein q -Baum \mathbf{W} mit n Blättern, die mit $1, 2, \dots, n$ nummeriert sind. Jedem Blatt i ist eine bestimmte **Wahrscheinlichkeit** $\mathbf{P}(i)$ zugeordnet; mit $0 \leq \mathbf{P}(i) \leq 1$ und $\sum_{i=1}^n \mathbf{P}(i) = 1$. Sei $\ell(i)$ die Länge des Blattes i , dann interessiert uns die **erwartete Länge** der Blätter des Baumes \mathbf{W} , die wir mit $\bar{L}(\mathbf{W})$ bezeichnen:

$$\bar{L}(\mathbf{W}) = \sum_{i=1}^n \mathbf{P}(i) \ell(i).$$

Wie klein kann $\bar{L}(\mathbf{W})$ werden, wenn \mathbf{W} alle möglichen q -Bäume mit n Blättern durchläuft?

Erinnerung: Hauptsatz der Informationstheorie

Satz: Hauptsatz der Informationstheorie

Sei $n \geq 1$, $q \geq 2$, und sei (p_1, p_2, \dots, p_n) mit $p_i < 1$ für alle i eine Wahrscheinlichkeitsverteilung auf den Blättern von q -Bäumen \mathbf{W} mit n Blättern. Dann gilt

$$-\sum_{i=1}^n p_i \log_q p_i \leq \min_{\mathbf{W}} \bar{L}(\mathbf{W}) < -\sum_{i=1}^n p_i \log_q p_i + 1,$$

wobei $0 \log_q 0$ als 0 zu interpretieren ist.

Erinnerung: Hauptsatz der Informationstheorie: Optimale Beispiel

Der Hauptsatz der Informationstheorie gibt eine untere Schranke für die erwartete Laufzeit eines Suchalgorithmus.

Nun diskutieren wir den eleganten **Huffman-Algorithmus**, mit dem ein q -Baum konstruiert wird, der einem Suchalgorithmus mit der minimalen erwarteten Laufzeit entspricht.

Suchen: Optimale q -Baum

Sei (p_1, p_2, \dots, p_n) eine Wahrscheinlichkeitsverteilung, wobei ohne Beschränkung der Allgemeinheit $p_1 \geq p_2 \geq \dots \geq p_n \geq 0$ sei.

Bezeichnen wir das Minimum über alle möglichen q -Bäume \mathbf{W} mit n Blättern, die die Wahrscheinlichkeiten p_1, p_2, \dots, p_n haben, mit $\bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_n)$, also

$$\bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_n) := \min_{\mathbf{W}} \bar{L}(\mathbf{W}).$$

Wir suchen einen q -Baum \mathbf{W}_0 , der dieses Minimum erreicht, das heißt

$$\bar{L}(\mathbf{W}_0) = \sum_{i=1}^n p_i \ell(i) = \bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_n).$$

Wir sagen dann, daß \mathbf{W}_0 **optimal** für (p_1, p_2, \dots, p_n) ist.

Suchen: Optimale q -Baum

(1) Wir können uns auf den Fall beschränken, daß $(q - 1) \mid (n - 1)$ gilt:

Denn wenn $n - 1 = k(q - 1) - a$ ist $1 \leq a < q - 1$, dann hängt man a Blätter, denen die Wahrscheinlichkeit 0 zugeordnet ist, an innere Knoten des Baumes \mathbf{W}_0 an.

Das ist möglich, denn wenn $(q - 1) \nmid (n - 1)$ gilt, dann kann gemäß (Lemma: vollständiger q -Baum) der q -Baum nicht vollständig sein, und es gibt also ungesättigte innere Knoten, wo die Blätter angehängt werden können.

Der so entstehende erweiterte q -Baum \mathbf{W}_1 muß aber keineswegs schon vollständig sein.

Suchen: Optimale q -Baum

Es ist \mathbf{W}_0 genau dann optimal für (p_1, p_2, \dots, p_n) , wenn \mathbf{W}_1 optimal für $(p_1, p_2, \dots, p_n, \underbrace{0, \dots, 0}_a \text{ Nullen})$ ist.

Suchen: Optimale q -Baum

Es ist \mathbf{W}_0 genau dann optimal für (p_1, p_2, \dots, p_n) , wenn \mathbf{W}_1 optimal für $(p_1, p_2, \dots, p_n, \underbrace{0, \dots, 0}_{a \text{ Nullen}})$ ist.

Denn sei \mathbf{W}_0 optimal für (p_1, p_2, \dots, p_n) . Dann gilt **einerseits**:

$$\bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_n) = \bar{L}(\mathbf{W}_0) = \bar{L}(\mathbf{W}_1) \geq \bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_n, 0, \dots, 0).$$

Nun sei \mathbf{W}_2 ein Baum, der optimal für $(p_1, p_2, \dots, p_n, 0, \dots, 0)$ sei. Sei \mathbf{W}_3 der Baum, der aus \mathbf{W}_2 durch Entfernen der a Blätter mit Wahrscheinlichkeit 0 entsteht. Dann gilt also **andererseits**:

$$\bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_n, 0, \dots, 0) = \bar{L}(\mathbf{W}_2) = \bar{L}(\mathbf{W}_3) \geq \bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_n).$$

Suchen: Optimale q -Baum

Es ist \mathbf{W}_0 genau dann optimal für (p_1, p_2, \dots, p_n) , wenn \mathbf{W}_1 optimal für $(p_1, p_2, \dots, p_n, \underbrace{0, \dots, 0}_a \text{ Nullen})$ ist.

Denn sei \mathbf{W}_0 optimal für (p_1, p_2, \dots, p_n) . Dann gilt **einerseits**:

$$\bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_n) = \bar{L}(\mathbf{W}_0) = \bar{L}(\mathbf{W}_1) \geq \bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_n, 0, \dots, 0).$$

Nun sei \mathbf{W}_2 ein Baum, der optimal für $(p_1, p_2, \dots, p_n, 0, \dots, 0)$ sei. Sei \mathbf{W}_3 der Baum, der aus \mathbf{W}_2 durch Entfernen der a Blätter mit Wahrscheinlichkeit 0 entsteht. Dann gilt also **andererseits**:

$$\bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_n, 0, \dots, 0) = \bar{L}(\mathbf{W}_2) = \bar{L}(\mathbf{W}_3) \geq \bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_n).$$

Die beiden Ungleichungen besagen zusammen

$$\bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_n) = \bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_n, 0, \dots, 0), \quad (1)$$

d.h., \mathbf{W}_1 ist optimal für $(p_1, p_2, \dots, p_n, 0, \dots, 0)$.

Suchen: Optimale q -Baum

Falls nun **umgekehrt** \mathbf{W}_1 optimal für $(p_1, p_2, \dots, p_n, 0, \dots, 0)$ ist, dann gilt

$$\bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_n, 0, \dots, 0) = \bar{L}(\mathbf{W}_1) = \bar{L}(\mathbf{W}_0) \geq \bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_n).$$

Wegen (1) folgt aber dann, daß \mathbf{W}_0 optimal für (p_1, p_2, \dots, p_n) ist.

Suchen: Optimale q -Baum

(2) Sei $\ell(i)$ die Länge des Blattes, das Wahrscheinlichkeit p_i hat. Wenn \mathbf{W}_0 optimal ist, dann muß $\ell(1) \leq \ell(2) \leq \dots \leq \ell(n)$ gelten.

Suchen: Optimale q -Baum

(2) Sei $\ell(i)$ die Länge des Blattes, das Wahrscheinlichkeit p_i hat. Wenn \mathbf{W}_0 optimal ist, dann muß $\ell(1) \leq \ell(2) \leq \dots \leq \ell(n)$ gelten.

Denn wenn es Indices $i < j$ gibt mit $\ell(i) > \ell(j)$ und $p_i > p_j$, dann betrachten wir den q -Baum \mathbf{W}_1 , der genauso wie \mathbf{W}_0 aussieht, wo aber die Wahrscheinlichkeiten p_i und p_j vertauscht wurden. Dann gilt

$$\begin{aligned}\bar{L}(\mathbf{W}_1) &= p_i \ell(j) + p_j \ell(i) + \sum_{\substack{k=1 \\ k \neq i, j}}^n p_k \ell(k) \\ &= -p_i \ell(i) - p_j \ell(j) + p_i \ell(j) + p_j \ell(i) + \sum_{k=1}^n p_k \ell(k) \\ &= \bar{L}(\mathbf{W}_0) - (p_i - p_j) (\ell(i) - \ell(j)) \\ &< \bar{L}(\mathbf{W}_0),\end{aligned}$$

und somit wäre \mathbf{W}_0 nicht optimal, ein Widerspruch.

Suchen: Optimale q -Baum

(3) Wir können uns darauf beschränken, daß \mathbf{W}_0 vollständig ist.

Denn sei L die maximale Blattlänge in \mathbf{W}_0 . Angenommen, es gibt in \mathbf{W}_0 einen inneren Knoten u mit $\ell(u) \leq L - 2$, von dem weniger als q Kanten “nach unten” verzweigen. Dann können wir irgendein Blatt mit Länge L samt der zugehörigen Kante nehmen und an u anhängen. Wir erhalten so einen Baum \mathbf{W}_1 mit $\bar{L}(\mathbf{W}_1) \leq \bar{L}(\mathbf{W}_0)$.

Suchen: Optimale q -Baum

(3) Wir können uns darauf beschränken, daß \mathbf{W}_0 vollständig ist.

Denn sei L die maximale Blattlänge in \mathbf{W}_0 . Angenommen, es gibt in \mathbf{W}_0 einen inneren Knoten u mit $\ell(u) \leq L - 2$, von dem weniger als q Kanten “nach unten” verzweigen. Dann können wir irgendein Blatt mit Länge L samt der zugehörigen Kante nehmen und an u anhängen. Wir erhalten so einen Baum \mathbf{W}_1 mit $\bar{L}(\mathbf{W}_1) \leq \bar{L}(\mathbf{W}_0)$.

Also können wir voraussetzen, daß alle inneren Knoten in Niveaux $\leq L - 2$ gesättigt sind. Sei I die Menge der (sämtlich gesättigten) inneren Knoten u mit $\ell(u) \leq L - 2$, und sei J die Menge der inneren Knoten u mit $\ell(u) = L - 1$.

Suchen: Optimale q -Baum

Die Gesamtzahl der Knoten ist dann **einerseits** $|I| + |J| + n$.

Andrerseits können wir die Anzahl der Knoten auch so bestimmen: Alle Knoten in I haben je q unmittelbare “Nachfolger” (das sind die anderen Endknoten der q Kanten, die nach unten verzweigen), für die Knoten $j \in J$ bezeichne n_j die Anzahl der entsprechenden Nachfolger. Die Gesamtzahl der Knoten ist daher auch

$$1 + q|I| + \sum_{j \in J} n_j.$$

Der Term 1 zählt die Wurzel.

Suchen: Optimale q -Baum

Wenn wir die beiden Abzählformeln gleichsetzen erhalten wir

$$(n - 1) - |I|(q - 1) = \sum_{j \in J} (n_j - 1).$$

Aus $(q - 1) \mid (n - 1)$ folgt

$$(q - 1) \mid \sum_{j \in J} (n_j - 1). \quad (2)$$

Suchen: Optimale q -Baum

Wir verteilen nun die Blätter der Länge L so um, daß **möglichst viele** innere Knoten im Niveau $L - 1$ gesättigt sind.

Das heißt, wir nehmen Blätter der Länge L von ungesättigten inneren Knoten der Länge $L - 1$ weg und hängen sie an andere solche Knoten an (**ohne allerdings neue Blätter zu erzeugen**; d.h., jeder innere Knoten vom Niveau $L - 1$ muß mindestens ein Blatt behalten).

Suchen: Optimale q -Baum

Wir verteilen nun die Blätter der Länge L so um, daß **möglichst viele** innere Knoten im Niveau $L - 1$ gesättigt sind.

Das heißt, wir nehmen Blätter der Länge L von ungesättigten inneren Knoten der Länge $L - 1$ weg und hängen sie an andere solche Knoten an (**ohne allerdings neue Blätter zu erzeugen**; d.h., jeder innere Knoten vom Niveau $L - 1$ muß mindestens ein Blatt behalten).

Es ist klar, daß wir so folgende Situation erreichen können: Im Niveau $L - 1$ gibt es

- eine gewisse Anzahl von **gesättigten** inneren Knoten,
- möglicherweise **einen** inneren Knoten, an dem a Blätter hängen;
 $2 \leq a < q$,
- und an allen weiteren inneren Knoten hängt **genau ein** Blatt.

Aus der Teilbarkeitsrelation (2) folgt aber sofort, daß es **keinen** inneren Knoten im Niveau $L - 1$ geben kann, an dem $2 \leq a < q$ Blätter hängen.

Suchen: Optimale q -Baum

Nun entfernen wir für jeden inneren Knoten im Niveau $L - 1$, an dem nur ein Blatt hängt, eben dieses Blatt, und machen ihn dadurch selbst zu einem neuen Blatt, dem wir dieselbe Wahrscheinlichkeit geben wie dem gerade entfernten Blatt:

Entweder sinkt die **durchschnittliche Blattlänge** oder sie bleibt gleich (falls die zugehörigen Wahrscheinlichkeit gleich 0). Der neue, nunmehr **vollständige** q -Baum ist daher mindestens ebenso “gut” wie der ursprüngliche \mathbf{W}_0 .

Suchen: Optimale q -Baum

Unsere Zwischenbilanz sieht also so aus: Bei der Suche nach einem optimalen q -Baum für (p_1, p_2, \dots, p_n)

- können wir uns auf **vollständige** q -Bäume beschränken;
- wenn wir die Wahrscheinlichkeiten absteigend anordnen,

$$p_1 \geq p_2 \geq \dots \geq p_n \geq 0,$$

und das Blatt mit Wahrscheinlichkeit p_i mit b_i bezeichnen, dann gilt in einem optimalen Baum

$$\ell(b_1) \leq \ell(b_2) \leq \dots \leq \ell(b_n).$$

Insbesondere müssen die “letzten” Blätter $b_{n-q+1}, \dots, b_{n-1}, b_n$ allesamt die **maximale Blattlänge** L haben.

Suchen: Optimale q -Baum

Nach diesen Vorarbeiten können wir nun den **Reduktionsschritt** formulieren, der die Grundlage für den Huffman–Algorithmus ist:

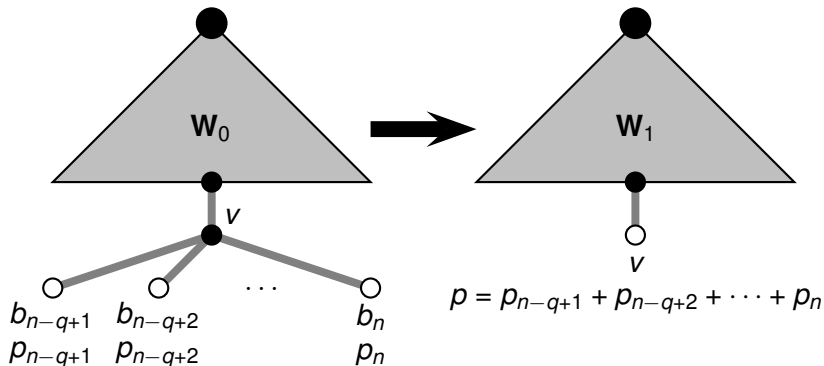
Sei \mathbf{W}_0 ein **vollständiger** Baum, der **optimal** für (p_1, p_2, \dots, p_n) ist, und sei v der Knoten, an dem die “letzten” Blätter $b_{n-q+1}, \dots, b_{n-1}, b_n$ (mit maximaler Länge L) hängen.

Reduktionsschritt

(aus Skriptum)

Wir bilden nun den neuen Baum \mathbf{W}_1 , der aus \mathbf{W}_0 durch Entfernen dieser q Blätter entsteht. Durch das Entfernen der q Blätter wird v zu einem neuen Blatt in \mathbf{W}_1 ; wir teilen diesem die Wahrscheinlichkeit

$$p = p_{n-q+1} + \dots + p_{n-1} + p_n \text{ zu.}$$



Suchen: Optimale q -Baum

Es gilt

$$\begin{aligned}\bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_{n-q}, p) &\leq \bar{L}(\mathbf{W}_1) \\ &= \bar{L}(\mathbf{W}_0) - pL + p(L - 1) \\ &= \bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_n) - p.\end{aligned}\tag{3}$$

Suchen: Optimale q -Baum

Es gilt

$$\begin{aligned}\bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_{n-q}, p) &\leq \bar{L}(\mathbf{W}_1) \\ &= \bar{L}(\mathbf{W}_0) - pL + p(L - 1) \\ &= \bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_n) - p.\end{aligned}\tag{3}$$

Sei **umgekehrt** \mathbf{U}_1 ein vollständiger q -Baum mit $n - q + 1$ Blättern, der optimal für $(p_1, p_2, \dots, p_{n-q}, p)$ ist. Sei u das Blatt, dessen Wahrscheinlichkeit p ist. Wir hängen an dieses q neue Knoten an und geben ihnen die Wahrscheinlichkeiten $p_{n-q+1}, \dots, p_{n-1}, p_n$. Dadurch entsteht der neue Baum \mathbf{U}_0 . (Wir lesen also gewissermaßen die obige Graphik “von rechts nach links”.)

Suchen: Optimale q -Baum

Wenn wir die Länge von u in \mathbf{U}_1 mit $\ell(u)$ bezeichnen, dann gilt

$$\begin{aligned}\bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_n) &\leq \bar{L}(\mathbf{U}_0) \\ &= \bar{L}(\mathbf{U}_1) - p \ell(u) + p(\ell(u) + 1) \\ &= \bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_{n-q}, p) + p.\end{aligned}\tag{4}$$

Durch Kombination von (3) und (4) folgt

$$\bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_n) = \bar{L}(p_1, p_2, \dots, p_{n-q}, p) + p,$$

außerdem gilt in den obigen Ungleichungen überall Gleichheit. Insbesondere ist \mathbf{W}_0 genau dann optimal für (p_1, p_2, \dots, p_n) , wenn \mathbf{W}_1 optimal für $(p_1, p_2, \dots, p_{n-q}, p)$ ist.

Algorithmus von Huffman

Gegeben ist die Wahrscheinlichkeitsverteilung (p_1, p_2, \dots, p_n) ; o.B.d.A. können wir $p_1 \geq \dots \geq p_n$ annehmen.

Algorithmus von Huffman

Gegeben ist die Wahrscheinlichkeitsverteilung (p_1, p_2, \dots, p_n) ; o.B.d.A. können wir $p_1 \geq \dots \geq p_n$ annehmen.

Wenn $n - 1$ nicht durch $q - 1$ teilbar ist, also $n - 1 = (q - 1)k + r$ für $1 \leq r < q$, dann ergänzen wir $q - r - 1$ Wahrscheinlichkeiten 0 und können also ab jetzt $(q - 1) \mid (n - 1)$ annehmen.

Algorithmus von Huffman

Gegeben ist die Wahrscheinlichkeitsverteilung (p_1, p_2, \dots, p_n) ; o.B.d.A. können wir $p_1 \geq \dots \geq p_n$ annehmen.

Wenn $n - 1$ nicht durch $q - 1$ teilbar ist, also $n - 1 = (q - 1)k + r$ für $1 \leq r < q$, dann ergänzen wir $q - r - 1$ Wahrscheinlichkeiten 0 und können also ab jetzt $(q - 1) \mid (n - 1)$ annehmen.

Nun fassen wir die q kleinsten Wahrscheinlichkeiten $p_{n-q+1}, \dots, p_{n-1}, p_n$ zu $p = p_{n-q+1} + \dots + p_{n-1} + p_n$ zusammen und erhalten so die **neue Wahrscheinlichkeitsverteilung** $(p_1, p_2, \dots, p_{n-q}, p)$, die wir absteigend ordnen.

Algorithmus von Huffman

Diesen Schritt wiederholen wir solange, bis “alles zusammengefaßt” ist (d.h., wir sind bei der trivialen Wahrscheinlichkeitsverteilung ($p_1 = 1$) angelangt).

Wenn wir die Schritte in umgekehrter Reihenfolge ansehen, ergibt sich ein q -Baum. Jene Blätter, die den möglicherweise am Anfang hinzugefügten Wahrscheinlichkeiten 0 entsprechen, werden zum Schluß wieder entfernt.

Der so erhaltene Baum ist ein optimaler Baum für (p_1, p_2, \dots, p_n) .

Algorithmus von Huffman: Beispiel

Es sei $n = 8$, $q = 3$, und die Wahrscheinlichkeitsverteilung sei

$$\left(\frac{22}{100}, \frac{22}{100}, \frac{17}{100}, \frac{16}{100}, \frac{15}{100}, \frac{3}{100}, \frac{3}{100}, \frac{2}{100} \right).$$

Wir werden der Einfachheit halber die Nenner meist nicht anschreiben.

Zunächst überprüfen wir, ob die Bedingung $(q - 1) \mid (n - 1)$ erfüllt ist: 2 teilt 7 nicht, daher ergänzen wir eine 0, sodaß die neue Verteilung $(22, 22, 17, 16, 15, 3, 3, 2, 0)$ ist.

Die $q = 3$ kleinsten Wahrscheinlichkeiten werden nun zusammengefasst. Ihre Summe ist $0 + 2 + 3 = 5$.

Algorithmus von Huffman: Beispiel

Die reduzierte Verteilung (wieder absteigend geordnet) ist also

$$(22, 22, 17, 16, 15, 5, 3).$$

Wir fassen wieder die drei kleinsten Wahrscheinlichkeiten zusammen.
Ihre Summe ist $3 + 5 + 15 = 23$.

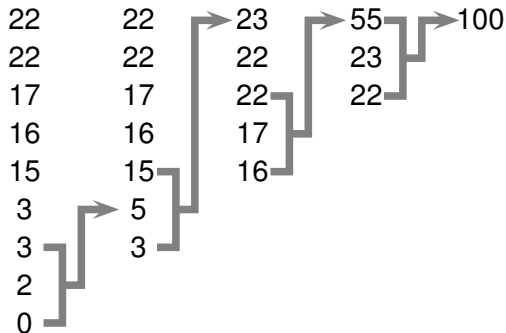
Die reduzierte Verteilung ist dann $(23, 22, 22, 17, 16)$.

Die nächste Reduktion ergibt $(55, 23, 22)$.

Nun bleibt nur noch eine Reduktion, die zu der trivialen Verteilung (100) führt.

Algorithmus von Huffman: Beispiel

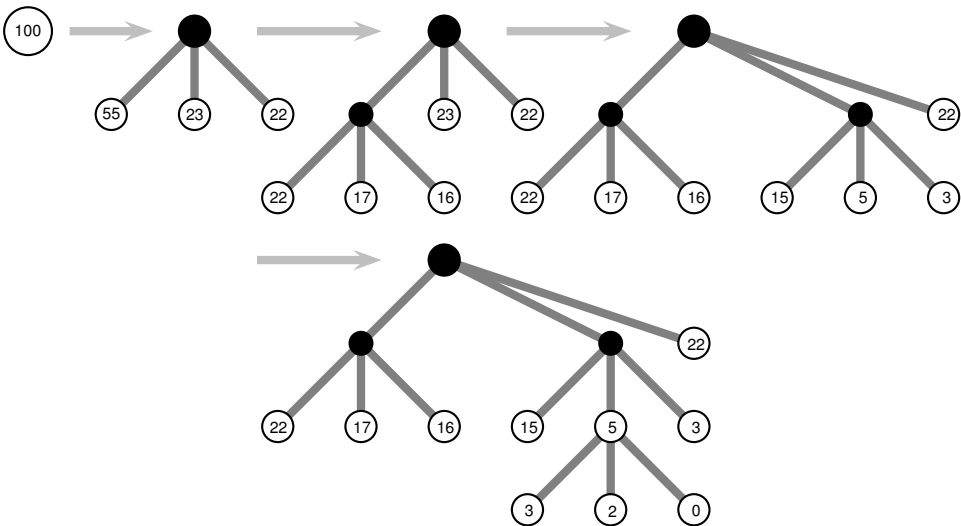
(aus Skriptum)



Liest man diese Graphik von rechts nach links, dann baut sich der folgende Baum auf:

Algorithmus von Huffman: Beispiel

(aus Skriptum)



Algorithmus von Huffman: Beispiel

Die minimal mögliche **erwartete Blattlänge** ist daher im vorliegenden Fall

$$\bar{L} = \frac{1}{100}(1 \cdot 22 + 2 \cdot (22 + 17 + 16 + 15 + 3) + 3 \cdot (3 + 2)) = \frac{183}{100} = 1.83.$$

Die untere Schranke aus dem Hauptsatz der Informationstheorie ist dagegen

$$\begin{aligned} & -\frac{22}{100} \log_3 \frac{22}{100} - \frac{22}{100} \log_3 \frac{22}{100} - \frac{17}{100} \log_3 \frac{17}{100} - \frac{16}{100} \log_3 \frac{16}{100} \\ & - \frac{15}{100} \log_3 \frac{15}{100} - \frac{3}{100} \log_3 \frac{3}{100} - \frac{3}{100} \log_3 \frac{3}{100} - \frac{2}{100} \log_3 \frac{2}{100} \sim 1.67 \dots \end{aligned}$$

Man beachte weiters, daß die Länge des 3-Baumes, den wir eben ermittelt haben, gleich 3 ist — der 3-Baum ist also **nicht optimal** im Sinne der **Worst Case Analyse** denn $\lceil \log_3 8 \rceil = 2$.

Vorlesung:

Einführung in die Grundbegriffe der Diskreten Mathematik

- 1 Einfache und abzählende Kombinatorik:
Stichproben, Permutationen, Partitionen
- 2 Erzeugende Funktionen, Lösen von Rekursionen
- 3 Das Prinzip der Inklusion und Exklusion, Suchen und Sortieren
- 4 Graphen und Netzwerke

Prüfung:

Schriftliche Prüfung – Dauer 90 Minuten:

- (1) 30.06.2020, 09.45-11.15
- (2) 01.10.2020, 09.45-11.15 (3) .01.2021
- Eine genaue lesbare Präsentation der Antworten und Lösungen ist erforderlich!
- Begründen Sie Ihre Antworten ausreichend ausführlich!
- Die Prüfung findet als digitale schriftliche Prüfung statt, mit einem Prüfungsbogen zum Download aus Moodle.
- Der Prüfungsmodus und die alle Details sind im Moodle zu finden.

Prüfung:

Schriftliche Prüfung – Dauer 90 Minuten:

- (1) 30.06.2020, 09.45-11.15
- (2) 01.10.2020, 09.45-11.15 (3) .01.2021
- Eine genaue lesbare Präsentation der Antworten und Lösungen ist erforderlich!
- Begründen Sie Ihre Antworten ausreichend ausführlich!
- Die Prüfung findet als digitale schriftliche Prüfung statt, mit einem Prüfungsbogen zum Download aus Moodle.
- Der Prüfungsmodus und die alle Details sind im Moodle zu finden.

Vielen Dank für Ihre Aufmerksamkeit!