

# 2. Digitale Codierung und Übertragung

## 2.1 Informationstheoretische Grundlagen



### 2.1.1 Abtasttheorem

### 2.1.2 Stochastische Nachrichtenquelle, Entropie, Redundanz

## 2.2 Verlustfreie universelle Kompression

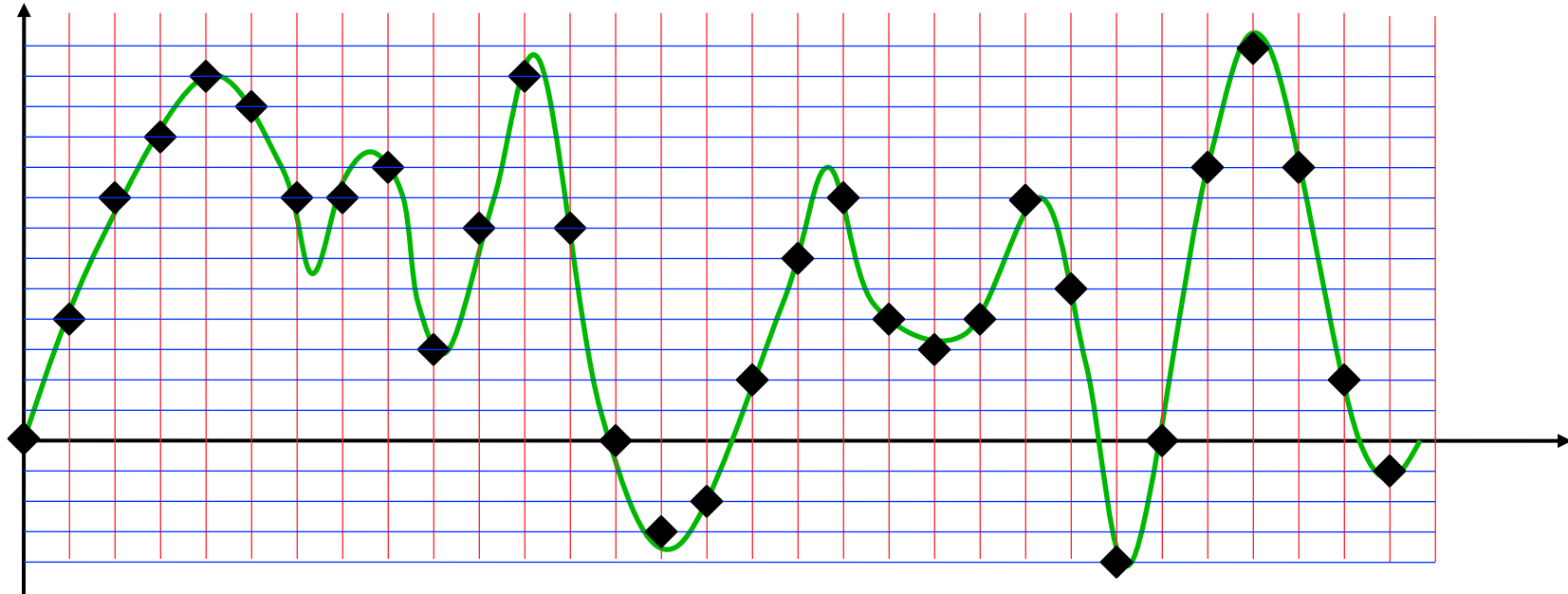
Siehe auch Medieninformatik-Buch Kapitel 2

**Weiterführende** Literatur zum Thema Informationstheorie:

Taschenbuch Medieninformatik Kapitel 2

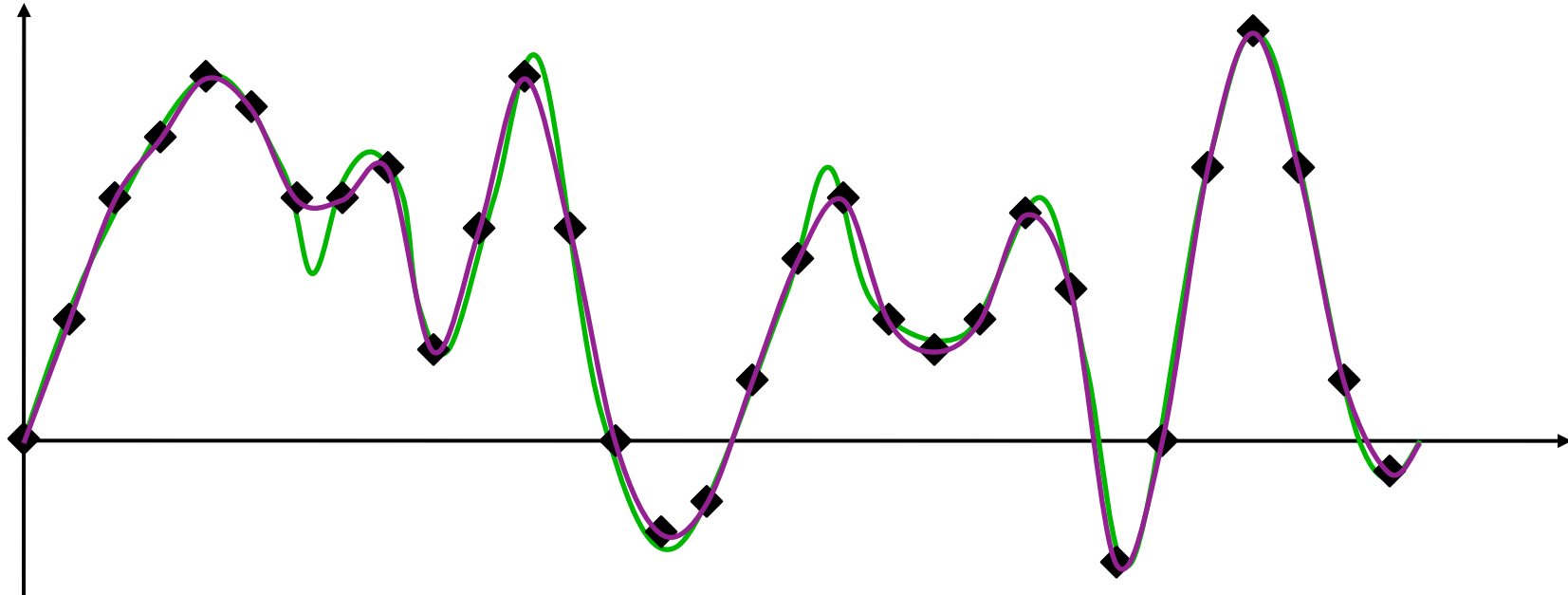
Herbert Klimant, Rudi Piotraschke, Dagmar Schönfeld:  
Informations- und Kodierungstheorie, Teubner 2003

# Digitalisierungsfehler (Wiederholung)



- Durch zu grobe Raster bei Diskretisierung und Quantisierung entstehen *Digitalisierungsfehler*.

# Digitalisierungsfehler



- Fehlerklassen:
  - Zu grobe Quantisierung: Schlechtere Darstellung von Abstufungen
  - Zu grobe Diskretisierung, d.h. Fehler in der Abtastrate:  
Zusammenhang schwerer zu verstehen; führt zu gravierenden Fehlern!

# Abtastrate: Einführendes Beispiel

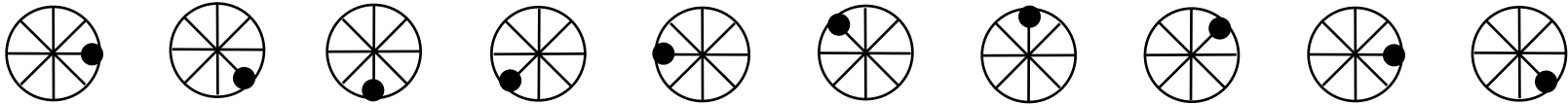
*Warum drehen sich in Kinofilmen die Räder von Kutschen oft scheinbar rückwärts? <http://www.youtube.com/watch?v=0jL5qxx-cWI>*



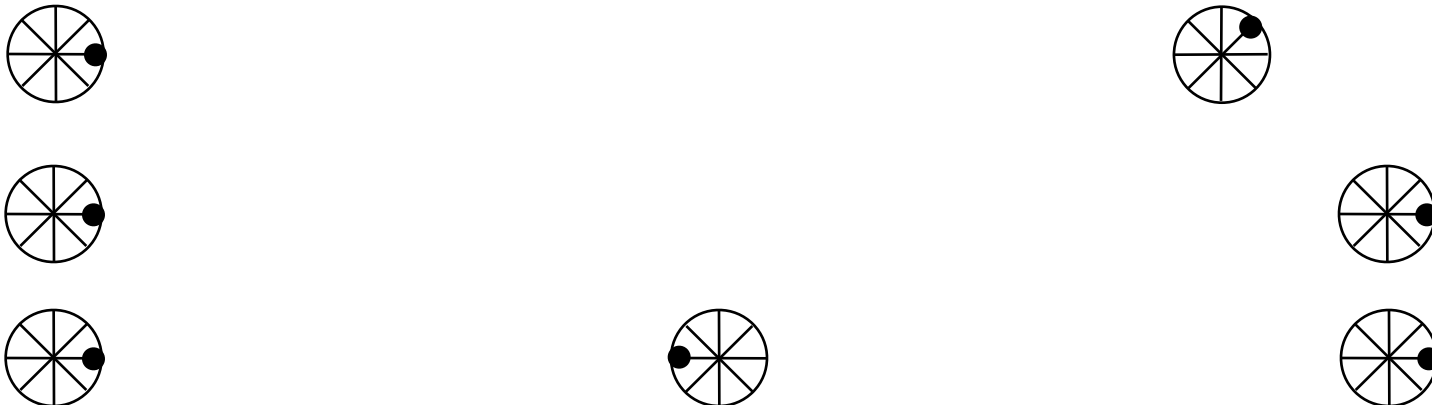
# Abtastrate: Einführendes Beispiel

***Warum drehen sich in Kinofilmen die Räder von Kutschen oft scheinbar rückwärts?***

Rad (über die Zeit):



Aufnahmen (über die Zeit):



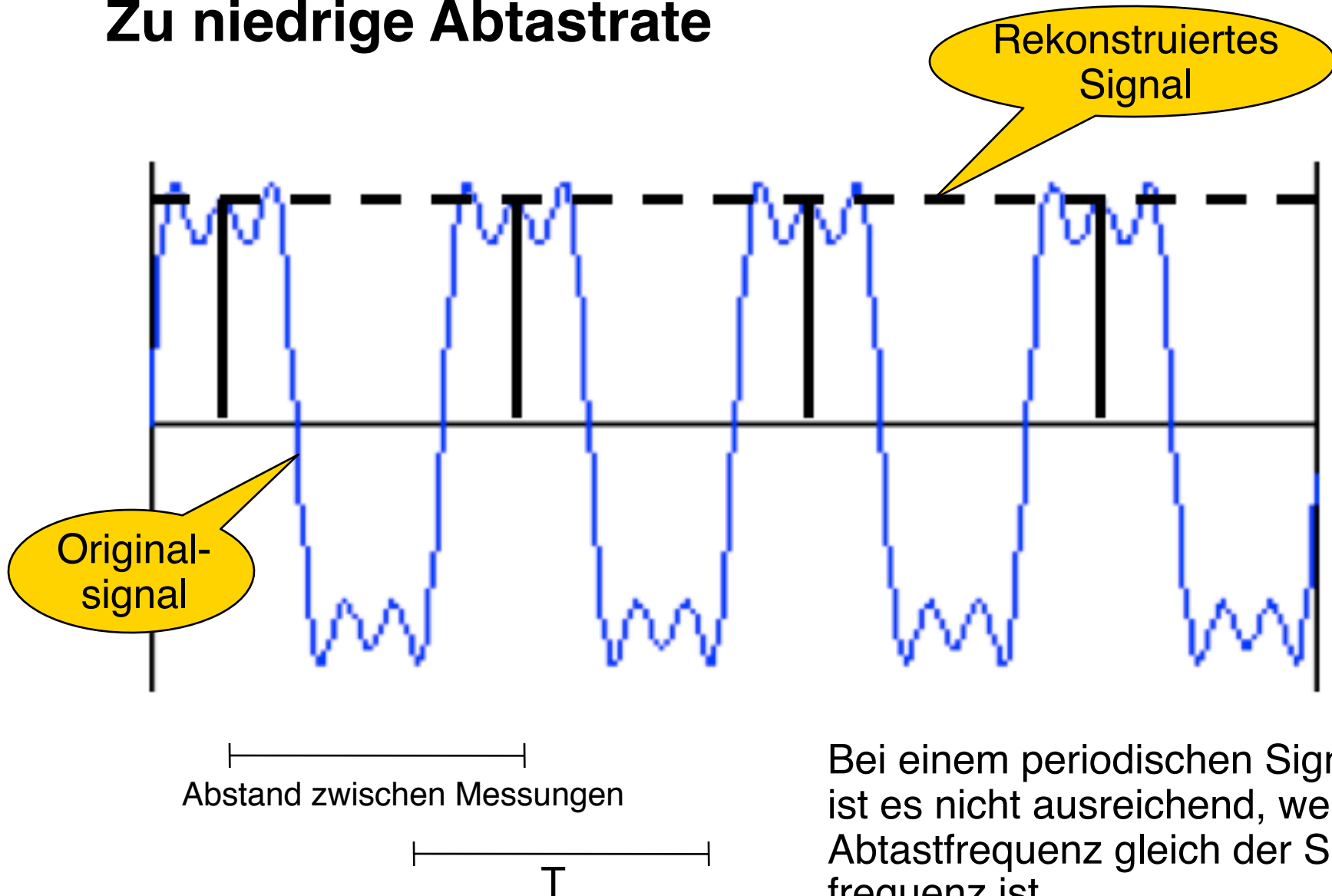
# Frequenz

- Die Frequenz ist ein Maß für die Häufigkeit eines wiederkehrenden Ereignisses
- Maßeinheit:
  - *Hertz*,  $1 \text{ Hz} = 1/\text{s}$
  - 1 Hz bedeutet einmal pro Sekunde
- Wiederkehr
  - Länge des Signalverlaufs bis zum Beginn der nächsten Wiederholung
  - Wellenlänge bei einer Sinusfunktion
  - Wiederkehr  $T$  bei gegebener Frequenz  $f$ :

$$T = \frac{1}{f}$$

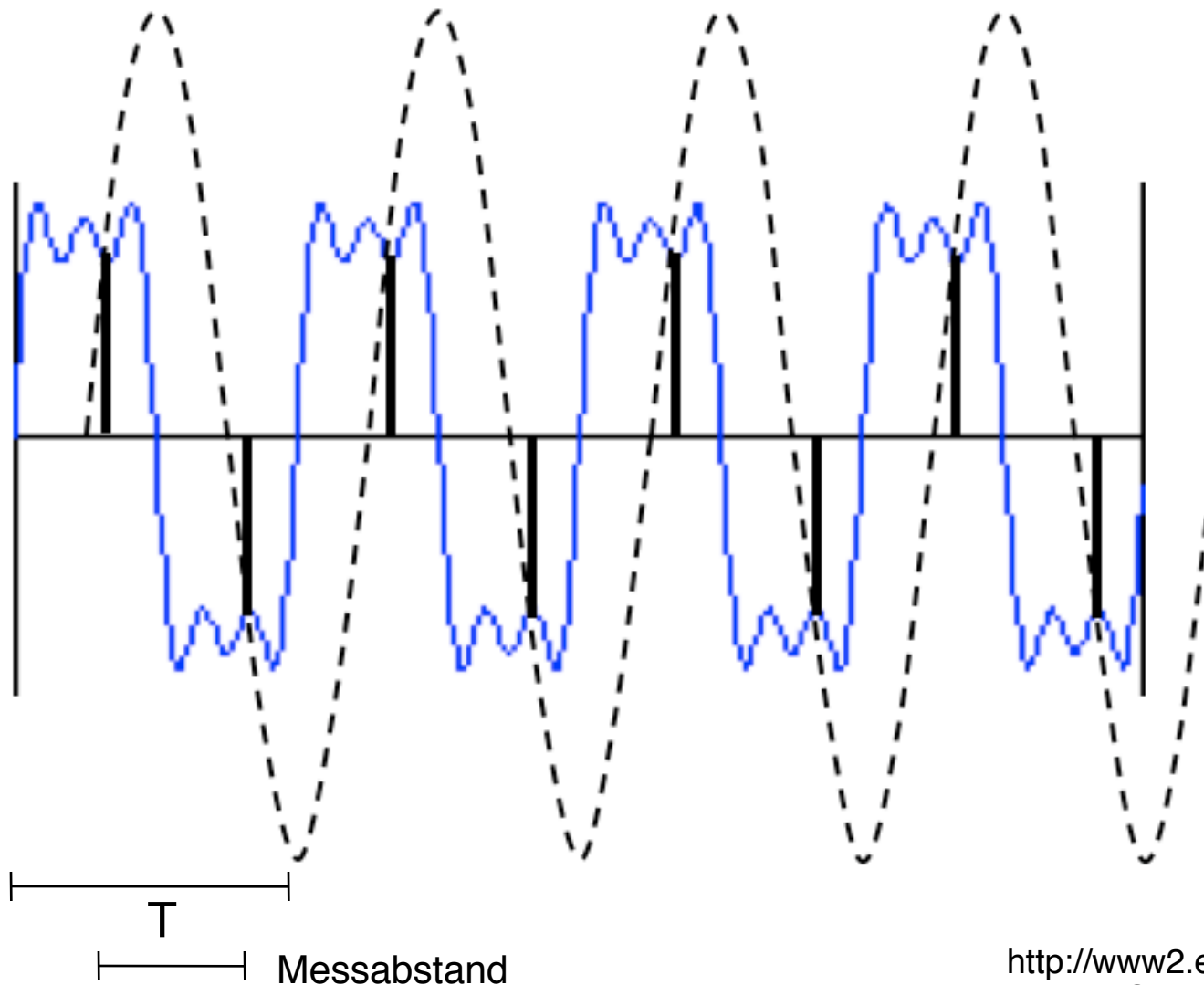
Hier zeitabhängige Signale – aber übertragbar auf raumabhängige Signale

# Zu niedrige Abtastrate



Bei einem periodischen Signal ist es nicht ausreichend, wenn die Abtastfrequenz gleich der Signalfrequenz ist.

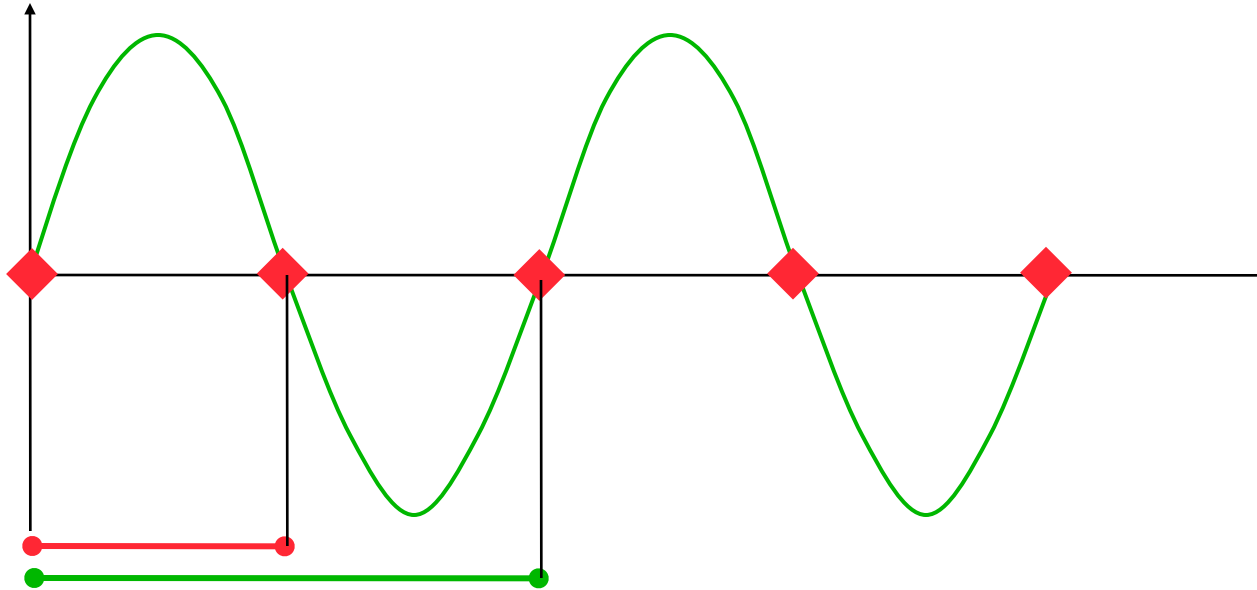
# Immer noch zu niedrige Abtastrate



<http://www2.egr.uh.edu/~glover/applets/Sampling/Sampling.html>



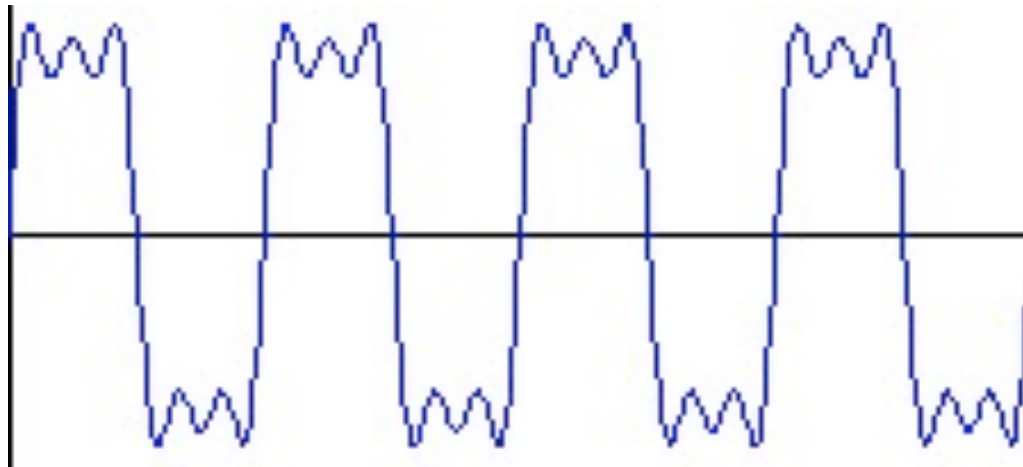
# Wie groß muss die Abtastrate sein?



- Bei der doppelten Abtastrate gegenüber einer Sinus-Signalfrequenz ist die Abtastung „noch“ nicht korrekt.
- Mindestabtastung: Mehr als doppelte Frequenz im Vergleich zur Frequenz eines reinen Sinus-Signals

# Bandbegrenzung

- Reale Signale bestehen immer aus einer Überlagerung von Signalanteilen verschiedener Frequenzen
- „Bandbreite“ = Bereich der niedrigsten und höchsten vorkommenden Frequenzen
  - Untere Grenzfrequenz
  - Obere Grenzfrequenz
- Grundfrequenz = Frequenz der Wiederholung des Gesamtsignals (bei periodischen Signalen)



Beispiel:

Überlagerung von  
Signalen mit 50 Hz  
(Grundfrequenz), 100 Hz  
und 150 Hz

# Abtasttheorem

Nach Harry Nyquist (1928) oft auch Nyquist-Theorem genannt.  
(Beweis von Claude Shannon)

Wenn eine Funktion

mit höchster vorkommender Frequenz  $f_g$  (Bandbegrenzung)

mit einer Abtastrate  $f_s$  abgetastet wird, so dass

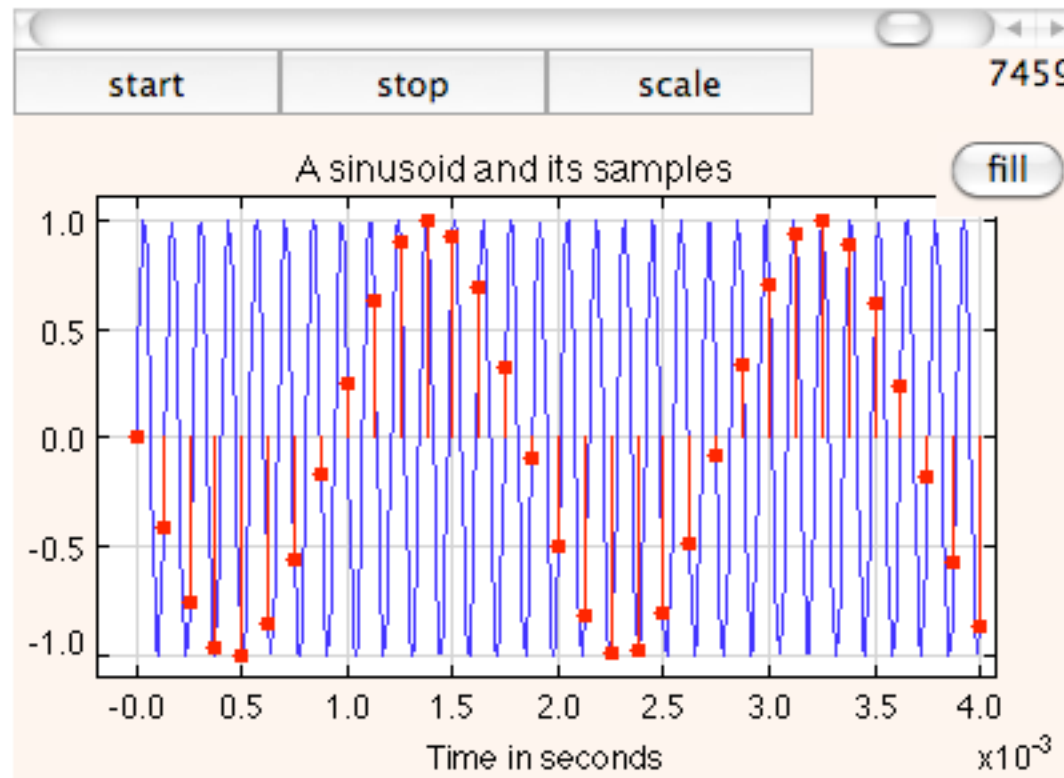
$$f_s > 2 \cdot f_g ,$$

dann kann die Funktion eindeutig aus den Abtastwerten  
rekonstruiert werden.

Praktisches Beispiel: Abtastrate für Audio-CDs ist 44,1 kHz  
(eindeutige Rekonstruktion von Signalen bis ca. 22 kHz)

# Aliasing: Audio-Beispiel

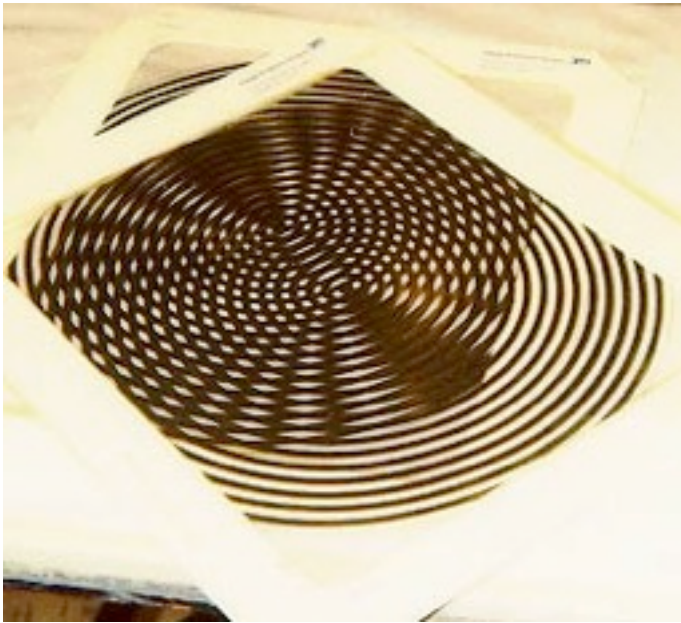
- Bei einer nicht genügend hohen Abtastrate entstehen Fehlinterpretationen der hochfrequenten Signalanteile (*Aliasing*)
- Beispiel Audio: Hohe Töne werden als tiefe Töne rekonstruiert.



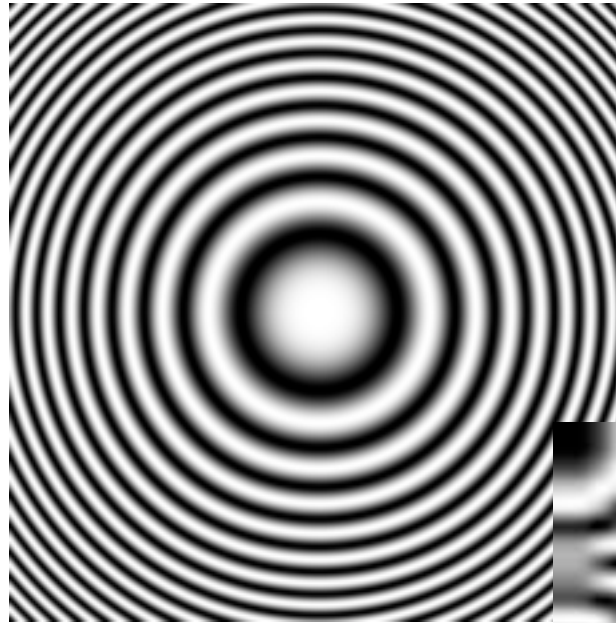
[http://www.aw-bc.com/lee\\_varaiya/protected/week13/aliasing.html](http://www.aw-bc.com/lee_varaiya/protected/week13/aliasing.html)

# Aliasing: Bildbeispiele

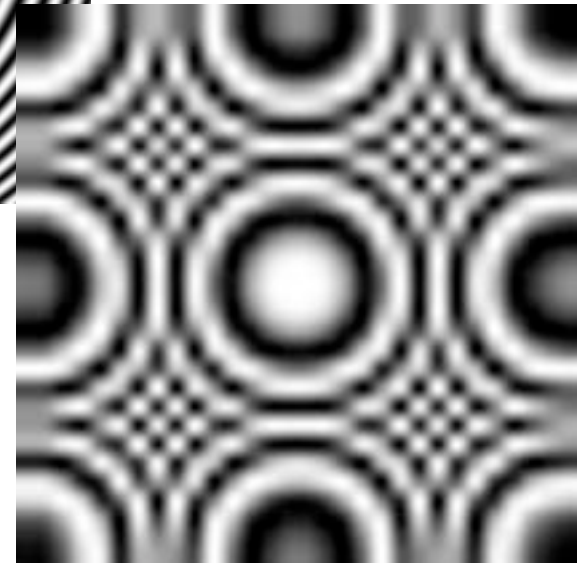
Bei Bildern liefert unzureichende Abtastung sogenannte *Moiré-Effekte*.



Moiré-Muster durch  
Überlagerung von  
Ringmustern  
(physics.uiuc.edu)



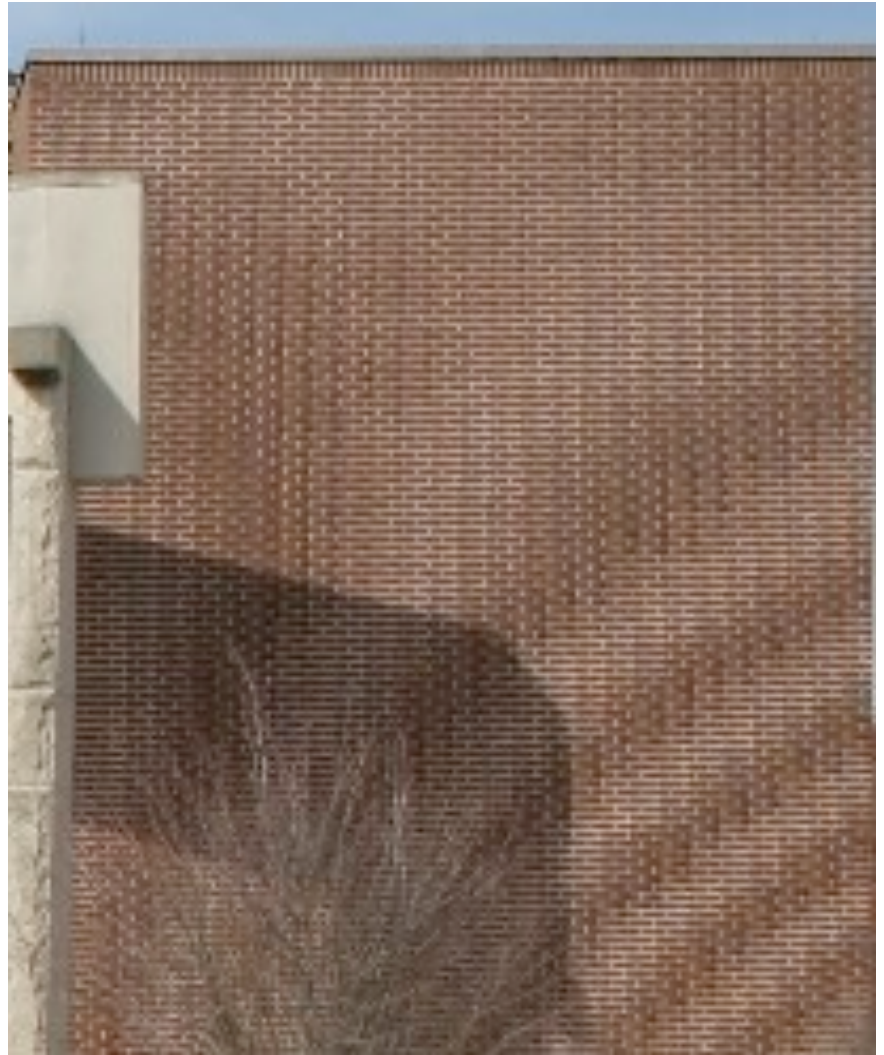
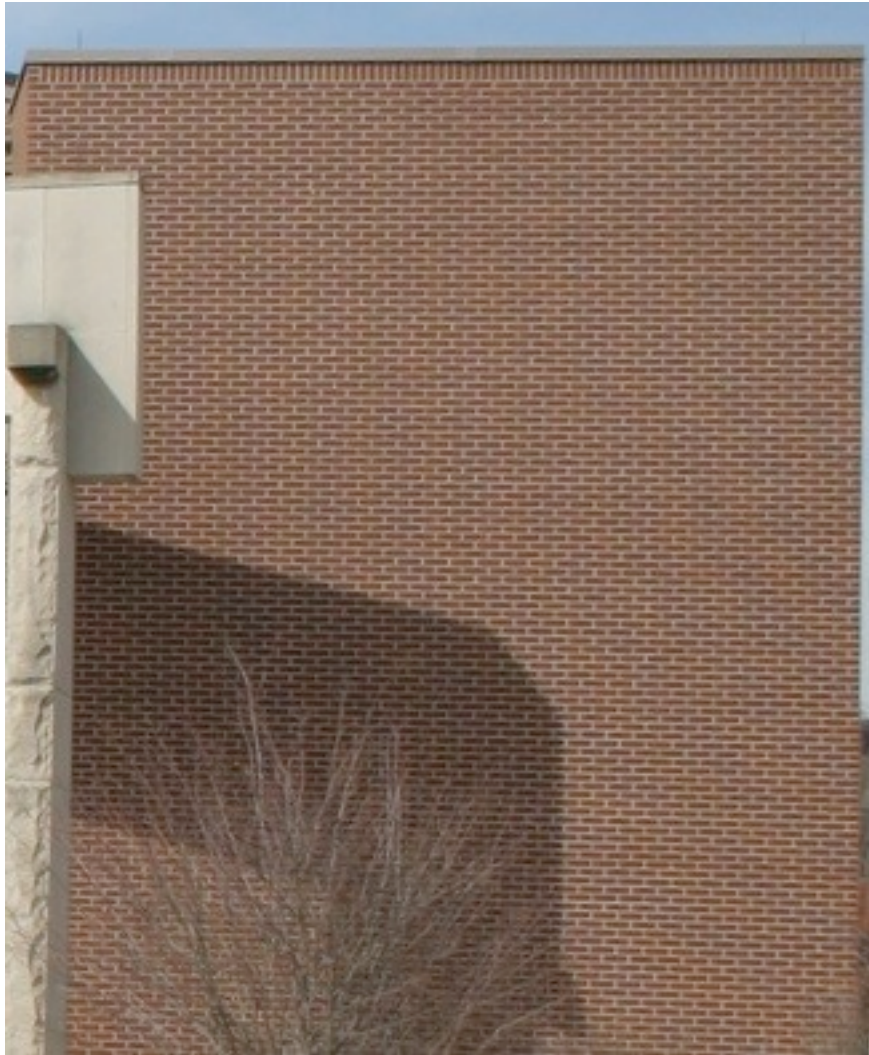
"Fresnel-  
Zonenplatte"



abgetastet mit 30  
Punkten je Kante  
und rekonstruiert



# Moiré im Foto



Quelle:Wikipedia

# Vermeidung von Aliasing: Filterung

- Vor digitaler Abtastung: Nyquist-Bedingung sicherstellen!
- Wenn höherfrequente Anteile ( $\geq 1/2 f_S$ ) vorhanden,
  - Entfernen!
- Filterung
  - Bei Bildern und Ton anwendbar
- Anwendungsbeispiele:
  - Hochauflösendes Bild soll neu abgetastet werden
  - Signal aus einem Tongenerator soll abgetastet werden (z.B. Sägezahnsignal)

# Wie perfekt ist die Rekonstruktion?

- Das Nyquist-Theorem ist ein mathematisches Theorem.
  - ***Keinerlei Verlust*** bei Rekonstruktion innerhalb der angegebenen Rahmenbedingungen
- Mathematische Rekonstruktion mit „idealem Tiefpass“
  - Siehe später!
- Praktische Rekonstruktion
  - Zum Teil sehr aufwändige Systeme für optimale Anpassung an Wahrnehmungsphysiologie
- Praktisches Beispiel:
  - Vergleich der Klangqualität von CD-Spielern (an der gleichen Stereoanlage)



# 2. Digitale Codierung und Übertragung

## 2.1 Informationstheoretische Grundlagen

### 2.1.1 Abtasttheorem

### 2.1.2 Stochastische Nachrichtenquelle, Entropie, Redundanz



## 2.2 Verlustfreie universelle Kompression

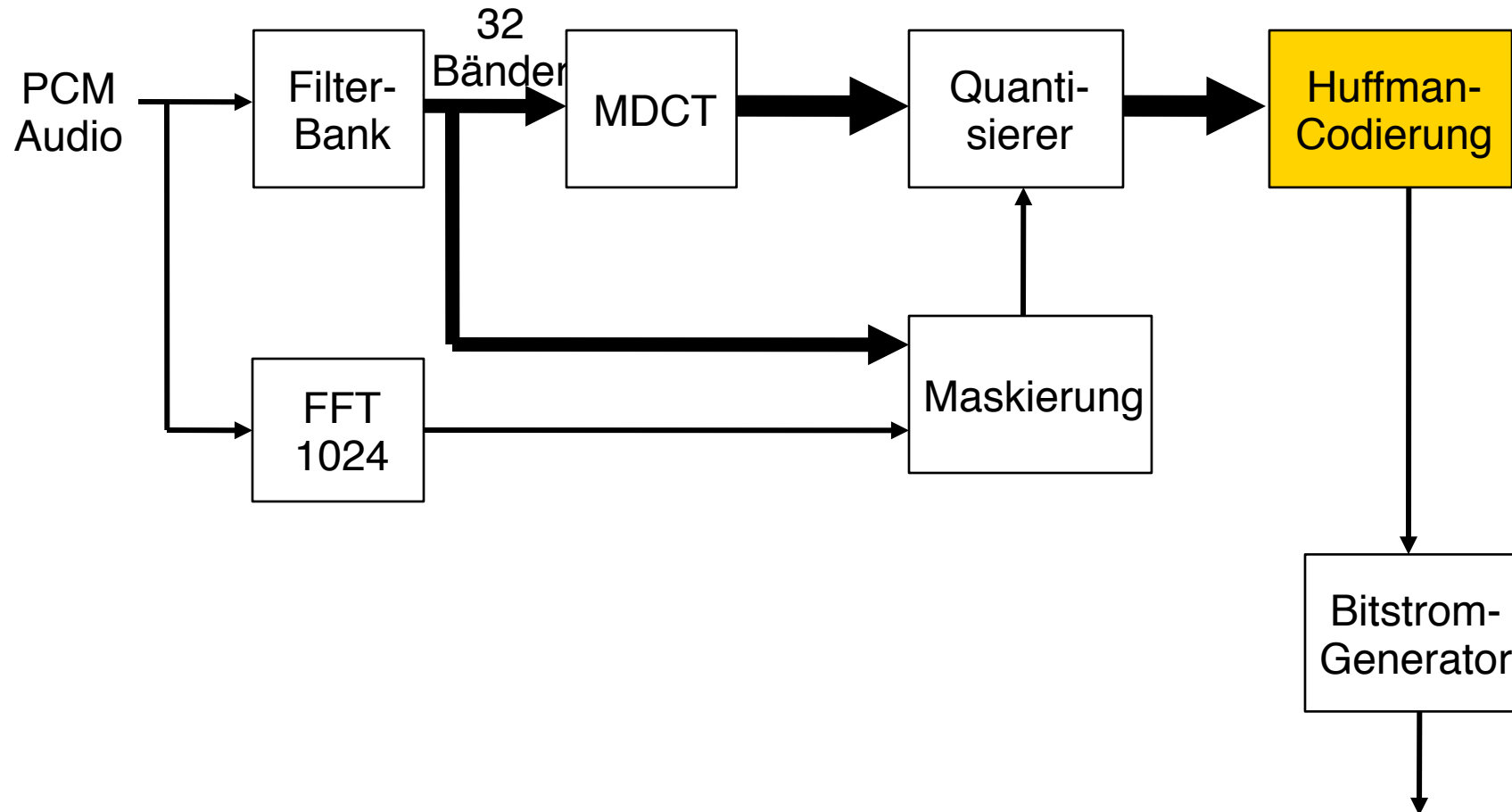
**Weiterführende** Literatur zum Thema Informationstheorie:

Taschenbuch Medieninformatik Kapitel 2

Herbert Klimant, Rudi Piotraschke, Dagmar Schönfeld:  
Informations- und Kodierungstheorie, Teubner 2003

# Einschub: Motivation für Informationstheorie

- Aufbau eines MPEG-Layer III (MP3) Encoders
  - Details siehe später!

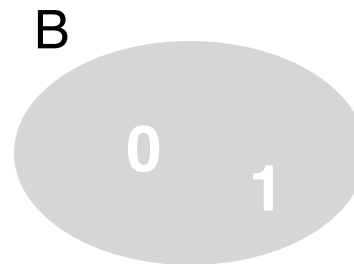
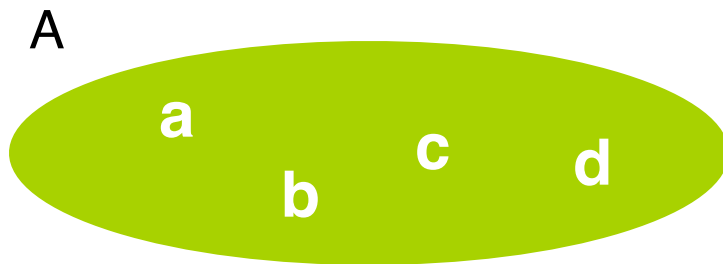


# Stochastische Informationstheorie: Zeichenvorrat und Codierung

- Ein *Zeichenvorrat* ist eine endliche Menge von *Zeichen*.
- Eine Nachricht (im Zeichenvorrat A) ist eine Sequenz von Zeichen aus A
- Seien A und B Zeichenvorräte.  
Eine *Codierung*  $c$  ist eine Abbildung von Nachrichten in A auf Nachrichten in B.

$$c: A \rightarrow B^* \quad (B^* : \text{Zeichenreihen über } B)$$

- Wir beschränken uns meist auf *binäre* Codierungen, d.h.  $B = \{ 0, 1 \}$
- *Informationstheorie* (nach *Shannon*) betrachtet die Häufigkeit des Auftretens bestimmter Zeichen(folgen) in den Nachrichten einer Nachrichtenquelle.



Beispiel:

abca  $\rightarrow$  00011000

ddc  $\rightarrow$  111110

# Entropie (1)

- Annahme *Stochastische Nachrichtenquelle*: Wir kennen die Häufigkeitsverteilung der Zeichen in den Nachrichten.
- *Entscheidungsgehalt (Entropie)* der Nachrichtenquelle:
  - Wie viele Ja/Nein-Entscheidungen ( $x_a$ ) entsprechen dem Auftreten eines Einzelzeichens ( $a$ )?
  - Eine Ja/Nein-Entscheidung = 1 „bit“

- Beispiele:

Quelle 1	Zeichen $a$	A	B	C	D
	Häufigk. $p_a$	1	0	0	0
	$x_a$	0	-	-	-

Quelle 2	Zeichen $a$	A	B	C	D
	Häufigk. $p_a$	0.25	0.25	0.25	0.25
	$x_a$	2	2	2	2

$p_a$  = Häufigkeit

$x_a$  = Zahl der Entscheidungen

$$2^{x_a} = 1/p_a$$

$$x_a = \text{ld}(1/p_a)$$

(ld = Logarithmus zur Basis 2)

# Entropie (2)

Durchschnittlicher Entscheidungsgehalt je Zeichen: *Entropie H*

$$H = \sum_{a \in A} p_a \lg \left( \frac{1}{p_a} \right)$$

mit  $x_a = \lg (1/p_a)$ :  $H = \sum_{a \in A} p_a x_a$

Quelle 1	Zeichen $a$	A	B	C	D
	Häufigk. $p_a$	1	0	0	0
	$x_a$	0	-	-	-

$$H = 0$$

Quelle 2	Zeichen $a$	A	B	C	D
	Häufigk. $p_a$	0.25	0.25	0.25	0.25
	$x_a$	2	2	2	2

$$H = 2$$

Quelle 3	Zeichen $a$	A	B	C	D
	Häufigk. $p_a$	0.5	0.25	0.125	0.125
	$x_a$	1	2	3	3

$$H = 1.75$$

Entropie ist Maß für „Unordnung“, „Zufälligkeit“

# Wortlängen und Redundanz

- Eine (Binär-)Codierung der Nachrichten einer stochastischen Nachrichtenquelle ergibt eine *durchschnittliche Wortlänge*  $L$ .

$$L = \sum_{a \in A} p_a |c(a)|$$

Quelle 2	Zeichen $a$	A	B	C	D
	Häufigk. $p_a$	0.25	0.25	0.25	0.25
	Code $c(a)$	00	01	10	11
Quelle 3	Zeichen $a$	A	B	C	D
	Häufigk. $p_a$	0.5	0.25	0.125	0.125
	Code $c(a)$	00	01	10	11

$$\begin{aligned} H &= 2 \\ L &= 2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} H &= 1.75 \\ L &= 2 \end{aligned}$$

- $\text{Redundanz} = L - H$
- Redundanz ist ein Maß für die Güte der Codierung: möglichst klein!

# Optimale Codierung

- Eine Codierung ist *optimal*, wenn die Redundanz 0 ist.
- Durch geeignete Codierung (z.B. Wortcodierung statt Einzelzeichencodierung) kann man die Redundanz beliebig niedrig wählen.
- Redundanz ermöglicht andererseits die Rekonstruktion fehlender Nachrichtenteile!
  - B ispi I: Natürlich Sprach
  - Beispiel: Fehlererkennende und -korrigierende Codes (z.B. Paritätsbits)

Quelle 3	Zeichen $a$	A	B	C	D	$H = 1.75$ $L = 2$
	Häufigk. $p_a$	0.5	0.25	0.125	0.125	
	Code $c(a)$	00	01	10	11	

Quelle 3	Zeichen $a$	A	B	C	D	$H = 1.75$ $L = 1.75$
	Häufigk. $p_a$	0.5	0.25	0.125	0.125	
	Code $c'(a)$	0	10	110	111	

# 2. Digitale Codierung und Übertragung

2.1 Informationstheoretische Grundlagen

2.2 Verlustfreie universelle Kompression



Weiterführende Literatur zum Thema Kompression:


Taschenbuch Medieninformatik Kapitel 2

Herbert Klimant, Rudi Piotraschke, Dagmar Schönfeld:  
Informations- und Kodierungstheorie, Teubner 2003

Khalid Sayood: Introduction to Data Compression, 2nd. ed.,  
Morgan Kaufmann 2000



# Kompressionsverfahren: Übersicht

- Klassifikationen:
  - Universell vs. speziell
    - » Speziell für bestimmte technische Medien (Bild, Ton, Bewegtbild)
  - Verlustfrei vs. Verlustbehaftet
  - In diesem Kapitel: nur universelle & verlustfreie Verfahren
- Im folgenden vorgestellte Verfahren:
  - Statistische Verfahren:
    - » Huffman-Codierung 
    - » Arithmetische Codierung
  - Zeichenorientierte Verfahren:
    - » Lauflängencodierung (RLE Run Length Encoding)
    - » LZW-Codierung

# Grundidee zur Huffman-Codierung

- Zeichen größerer Häufigkeit werden durch kürzere Codes repräsentiert
  - vgl. Morse-Code
- Das führt zu einem *Code variabler Wortlänge*:
  - Kein Codewort darf Anfang eines anderen sein (*Fano-Bedingung*)
- In optimalem Code müssen die beiden Symbole der niedrigsten Häufigkeit mit gleicher Länge codiert sein.


"Beweis"-Skizze:

- Wären die Längen verschieden, könnte man das längere Wort bei der Länge des kürzeren abschneiden
  - » Dann sind die beiden entstehenden Codes verschieden (sonst wäre Fano-Bedingung vorher verletzt gewesen)
  - » Kein anderes Codewort kann länger sein (da Zeichen niedrigster Häufigkeit), also kann die Kürzung nicht die Fano-Bedingung verletzen
- Dann hätten wir einen neuen Code mit kleinerer durchschnittlicher Wortlänge!

# Huffman-Codierung (1)

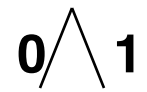
- Gegeben: Zeichenvorrat und Häufigkeitsverteilung
- Ergebnis: Codierung  
(optimal, wenn alle Häufigkeiten Kehrwerte von Zweierpotenzen sind)
- Wiederholte Anwendung dieses Schritts auf die Häufigkeitstabelle:
  - Ersetze die beiden Einträge niedrigster Häufigkeit durch einen Codebaum mit zwei Ästen „0“ und „1“ und trage die Summe der Häufigkeiten als Häufigkeit dafür ein.

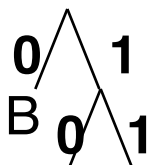
Zeichen	A	B	C	D
Häufigkeit	0.5	0.25	0.125	0.125

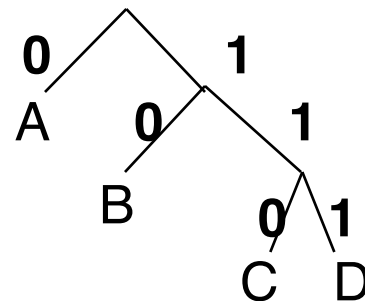
Zeichen	A	B		
Häufigkeit	0.5	0.25	0.25	

David Huffman 1951

# Huffman-Codierung (2)

Zeichen	A	B	
Häufigkeit	0.5	0.25	0.25

Zeichen	A	
Häufigkeit	0.5	0.5



Resultierender  
Codebaum


# Huffman-Codierung (3)

- Eine Nachricht, die sich an die gegebene Häufigkeitsverteilung hält:  
ababacadaabacdba (Länge = 16 Zeichen)
- Codierung mit festen Wortlängen  
(z.B. a = 00, b = 01, c = 10, d = 11)  
Länge 32 bit
- Huffman-Codierung  
( a = 0, b = 10, c = 110, d = 111)  
0100100110011100100110111100  
Länge 28 bit (d.h. ca. 12.5% Reduktion)

# Experiment: Huffman-Kompression von Bildern

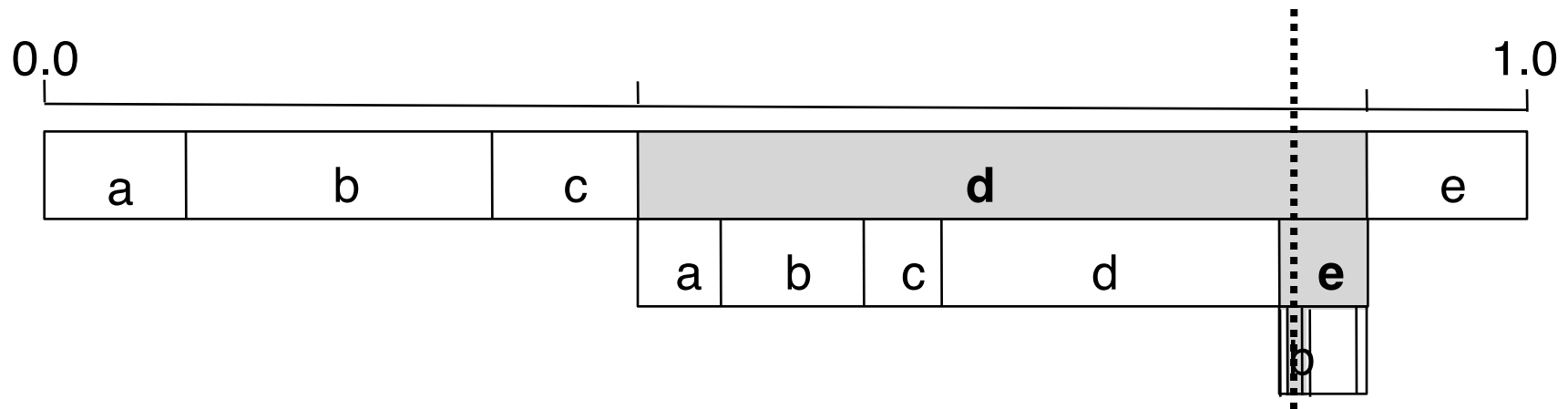
- Grautonbild, 256 x 256 Pixel, 8 bit (d.h. 256 Graustufen)
- Unkomprimiert: 65.536 Bytes
- Mit Huffman kodiert: 40.543 Bytes ca. 38% Reduktion
- Einfacher "Zusatztrick":
  - *Differenz* zwischen benachbarten Pixeln speichern und Huffman dann anwenden  
33.880 Bytes ca. 51% Reduktion
  - Keine universelle Kompression mehr, sondern speziell für Pixelbilder
  - Solche "semantischen Kodierungen" siehe später!

# Kompressionsverfahren: Übersicht

- Klassifikationen:
  - Universell vs. speziell (für bestimmte Informationstypen)
  - Verlustfrei vs. verlustbehaftet
  - In diesem Kapitel: nur universelle & verlustfreie Verfahren
- Im folgenden vorgestellte Verfahren:
  - Statistische Verfahren:
    - » Huffman-Codierung
    - » Arithmetische Codierung 
  - Zeichenorientierte Verfahren:
    - » Lauflängencodierung (RLE Run Length Encoding)
    - » LZW-Codierung

# Arithmetische Codierung (1)

- Gegeben: Zeichenvorrat und Häufigkeitsverteilung
- Ziel: Bessere Eignung für Häufigkeiten, die keine Kehrwerte von Zweierpotenzen sind
- Patentiertes Verfahren; nur mit Lizenz verwendbar
- Grundidee:
  - Code = Gleitkommazahl berechnet aus den Zeichenhäufigkeiten
  - Jedes Eingabezeichen bestimmt ein Teilintervall





# Arithmetische Codierung (2)

Beispiel:

Zeichenindex i	1=Leerz.	2=l	3=M	4=S	5=W
Häufigkeit $p_i$	0.1	0.2	0.1	0.5	0.1
linker Rand $L_i$	0.0	0.1	0.3	0.4	0.9
rechter Rand $R_i$	0.1	0.3	0.4	0.9	1.0

Allgemein:

$$L_i = \sum_{j=1}^{i-1} p_j \quad R_i = \sum_{j=1}^i p_j$$

Algorithmus:

**real** L = 0.0; **real** R = 1.0;

**Solange** Zeichen vorhanden **wiederhole**

Lies Zeichen und bestimme Zeichenindex i;

**real** B = (R-L);

R = L + B\*R<sub>i</sub>;

L = L + B\*L<sub>i</sub>;

**Ende Wiederholung;**

*Code des Textes ist Zahl im Intervall (L, R]*

Algorithmus in  
“Pseudocode”:

“**real**” Datentyp  
(Gleitkommazahl)

“=” Zuweisung an  
Variable

# Arithmetische Codierung (3)

- Beispieltext-Codierung ("SWISS\_MISS")

Zeichen	L	R
	0.0	1.0
S	0,4	0,9
W	0,85	0,9
I	0,855	0,865
S	0,859	0,864
S	0,861	0,8635
Leertz.	0,861	0,86125
M	0,861075	0,86110
I	0,8610775	0,8610782
S	0,86107778	0,86107813
S	0,86107792	0,861078095

**real** L = 0.0; **real** R = 1.0;

**Solange** Zeichen vorhanden **wiederhole**

Lies Zeichen und bestimme Zeichenindex i;

**real** B = (R-L);

$R = L + B \cdot R_i$ ;

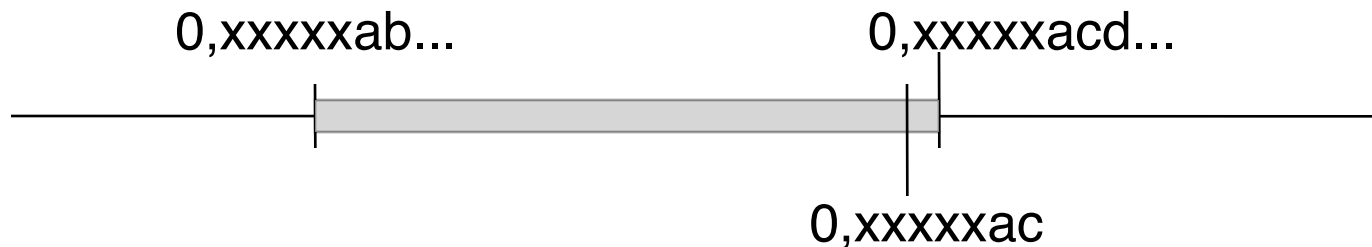
$L = L + B \cdot L_i$ ;

**Ende Wiederholung**;


Zeichenindex i	1=Leertz.	2=I	3=M	4=S	5=W
Häufigkeit $p_i$	0.1	0.2	0.1	0.5	0.1
linker Rand $L_i$	0.0	0.1	0.3	0.4	0.9
rechter Rand $R_i$	0.1	0.3	0.4	0.9	1.0

# Arithmetische Kodierung (4)

- Problem Gleitkomma-Arithmetik:
  - Konversion in Ganzzahl-Bereich durch "Skalieren"
- Welcher Binärcode:
  - Ober- und Untergrenze binär codieren
  - Code = Oberer Wert, abgebrochen nach der ersten Stelle, die verschieden vom unteren Wert ist




# Kompressionsverfahren: Übersicht

- Klassifikationen:
  - Universell vs. speziell (für bestimmte Informationstypen)
  - Verlustfrei vs. verlustbehaftet
  - In diesem Kapitel: nur universelle & verlustfreie Verfahren
- Im folgenden vorgestellte Verfahren:
  - Statistische Verfahren:
    - » Huffman-Codierung
    - » Arithmetische Codierung
  - Zeichenorientierte Verfahren:
    - » Lauflängencodierung (RLE Run Length Encoding) 
    - » LZW-Codierung

# Lauf längencodierung

- Unkomprimierte Repräsentationen von Information enthalten häufig Wiederholungen desselben Zeichens (z.B. lange Folgen von x00- oder xFF-Bytes)
- Idee: Ersetzen einer Folge gleicher Zeichen durch 1 Zeichen + Zähler
- Eingesetzt z.B. in Fax-Standards
- Beispiel:  
aaaabcdeeeefgggghiabtttiikkddde  
ersetzt durch  
#a4bcd#e3f#g4hiab#t3#i2#k3#d3e
- Probleme:
  - Bei geringer Häufigkeit von Wiederholungen ineffektiv (verschlechternd)
  - Syntaktische Trennung von Wiederholungsindikatoren und unverändertem Code

# Kompressionsverfahren: Übersicht

- Klassifikationen:
  - Universell vs. speziell (für bestimmte Informationstypen)
  - Verlustfrei vs. verlustbehaftet
  - In diesem Kapitel: nur universelle & verlustfreie Verfahren
- Im folgenden vorgestellte Verfahren:
  - Statistische Verfahren:
    - » Huffman-Codierung
    - » Arithmetische Codierung
  - Zeichenorientierte Verfahren:
    - » Lauflängencodierung (RLE Run Length Encoding)
    - » LZW-Codierung 

# Wörterbuch-Kompressionen

- Grundidee:
  - Suche nach dem „Vokabular“ des Dokuments, d.h. nach sich wiederholenden Teilsequenzen
  - Erstelle Tabelle: Index --> Teilsequenz („Wort“)
  - Tabelle wird dynamisch während der Kodierung aufgebaut
  - Codiere Original als Folge von Indizes
- Praktische Algorithmen:
  - Abraham Lempel, Jacob Ziv (Israel), Ende 70er-Jahre
    - » LZ77- und LZ78-Algorithmen
  - Verbessert 1984 von A. Welch = „LZW“-Algorithmus (Lempel/Ziv/Welch)
  - Basis vieler semantikunabhängiger Kompressionsverfahren (z.B. UNIX „compress“, Zip, gzip, V42.bis)
  - Verwendet in vielen Multimedia-Datenformaten (z.B. GIF)

# Prinzip der LZW-Codierung

- Nicht alle Teilworte ins Wörterbuch, sondern nur eine "Kette" von Teilworten, die sich um je ein Zeichen überschneiden.
- Sequentieller Aufbau:  
Neu einzutragendes Teilwort = Kürzestes ("erstes") noch nicht eingetragenes Teilwort
- Beispiel:

b a n a n e n a n b a u

ba an na ane en nan nb bau

- Codierung:

b a n a n e n a n b a u

Neu ins Wörterbuch einzutragen, codiert nach altem Wb.-Zustand



# LZW-Codierung (1)

- Tabelle mit Abbildung Zeichenreihe -> Indizes
  - Vorbesetzung der Tabelle mit fest vereinbarten Codes für Einzelzeichen (muß nicht explizit gespeichert und übertragen werden)
- Prinzipieller Ablauf:

**SeqChar**  $p = \langle \text{NächstesEingabezeichen} \rangle$ ;

**Char**  $k = \text{NächstesEingabezeichen}$ ;

**Wiederhole:**

**Falls**  $p \ \& \ \langle k \rangle$  in Tabelle enthalten

**dann**  $p = p \ \& \ \langle k \rangle$

**sonst** trage  $p \ \& \ \langle k \rangle$  neu in Tabelle ein

            (und erzeuge neuen Index dafür);

        Schreibe Tabellenindex von  $p$  auf Ausgabe;

$p = \langle k \rangle$ ;

**Ende Fallunterscheidung;**

$k = \text{NächstesEingabezeichen}$ ;

**solange bis** Eingabeende

    Schreibe Tabellenindex von  $p$  auf Ausgabe;

# Algorithmus-Beschreibung (“Pseudo-Code”)

- Variablen (ähnlich zu C/Java-Syntax):
  - Datentyp fett geschrieben, gefolgt vom Namen der Variablen
  - Zuweisung an Variable mit “=”
- Datentypen:
  - **int**: Ganze Zahlen
  - **Char**: Zeichen (Buchstaben, Zahlen, Sonderzeichen)
  - **SeqChar**: Zeichenreihen (Sequenzen von Zeichen)
    - » Einelementige Zeichenreihe aus einem Zeichen: < x >
    - » Aneinanderreihung (Konkatenation) mit &
- NächstesEingabezeichen:
  - Liefert nächstes Zeichen der Eingabe und schaltet Leseposition im Eingabepuffer um ein Zeichen weiter

# LZW-Codierung (2)

- Vorbesetzte Tabelle (z.B. mit ASCII-Codes):  
[(**<a>**, 97), (**<b>**, 98), (**<c>**, 99), (**<d>**, 100), (**<e>**, 101), (**<f>**, 102), (**<g>**, 103),  
(**<h>**, 104), (**<i>**, 105), (**<j>**, 106), (**<k>**, 107), (**<l>**, 108), (**<m>**, 109),  
(**<n>**, 110), (**<o>**, 111), (**<p>**, 112), (**<q>**, 113), (**<r>**, 114), (**<s>**, 115),  
(**<t>**, 116), (**<u>**, 117), (**<v>**, 118), (**<w>**, 119), (**<x>**, 120), (**<y>**, 121),  
(**<z>**, 122)]
- Für neue Einträge z.B. Nummern von 256 aufwärts verwendet.

# LZW-Codierung (3)

Beispieltext: "bananenanbau"

Ablauf:

Lesen (k)	Codetabelle schreiben (p & <k>)	Ausgabe	Puffer füllen (p)
			<b>
a	(<ba>, 256)	98	<a>
n	(<an>, 257)	97	<n>
a	(<na>, 258)	110	<a>
n			<an>
e	(<ane>, 259)	257	<e>
n	(<en>, 260)	101	<n>
a			<na>
n	(<nan>, 261)	258	<n>
b	(<nb>, 262)	110	<b>
a			<ba>
u	(<bau>, 263)	256	<u>
EOF		117	

# LZW-Decodierung bei bekannter Tabelle

**Wiederhole** solange Eingabe nicht leer:

$k$  = NächsteEingabezahl;

Schreibe Zeichenreihe mit Tabellenindex  $k$  auf Ausgabe;

**Ende Wiederholung;**

# LZW-Decodierung (1)

- Grundidee („symmetrische Codierung“):
  - Das aufgebaute Wörterbuch muß *nicht* zum Empfänger übertragen werden.
  - Das Wörterbuch wird nach dem gleichen Prinzip wie bei der Codierung bei der Decodierung dynamisch aufgebaut.
  - Das funktioniert, weil bei der Codierung immer *zuerst* der neue Eintrag für das Wörterbuch nach bekannten Regeln aus dem schon gelesenen Text aufgebaut wird, bevor der neue Eintrag in der Ausgabe verwendet wird.
- Algorithmusidee:
  - Neu einzutragendes Teilwort = letztes Teilwort plus erstes Zeichen des aktuellen Teilworts



# LZW-Decodierung (2)

Prinzipieller Algorithmus:

**SeqChar**  $p := \langle \rangle$ ;

**int**  $k = \text{NächsteEingabezahl}$ ;

Schreibe Zeichenreihe mit Tabellenindex  $k$  auf Ausgabe;

**int**  $old = k$ ;

**Wiederhole** solange Eingabe nicht leer:

$k = \text{NächsteEingabezahl}$ ;

**SeqChar**  $akt = \text{Zeichenreihe mit Tabellenindex } k$ ;

    Schreibe Zeichenreihe  $akt$  auf Ausgabe;

$p = \text{Zeichenreihe mit Tabellenindex } old \text{ (letztes Teilwort)}$ ;

**Char**  $q = \text{erstes Zeichen von } akt$ ;

    Trage  $p \ \& \ \langle q \rangle$  in Tabelle ein  
    (unterzeuge neuen Index dafür);

$old = k$ ;

**Ende Wiederholung**;

# LZW-Decodierung (3)

- Beispielzeichenreihe: "98-97-110-257-101-258-110-256-117"
- Ablauf:

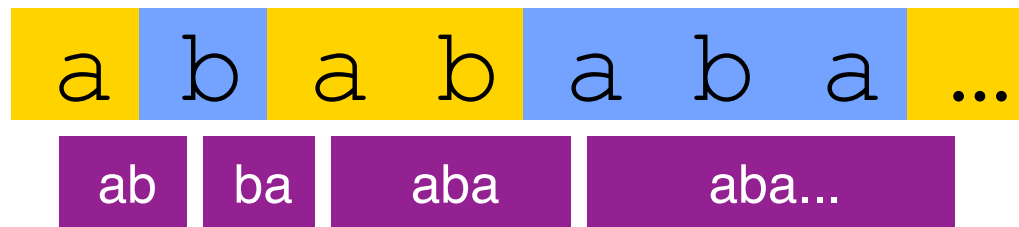
Lesen (k)	Ausgabe (q ist jeweils <u>unterstrichen</u> )	Puffer füllen (p)	Codetabelle schreiben (p & <q>)	Merken (old)
98	b			98
97	<u>a</u>	b	(<ba>, 256)	97
110	<u>n</u>	a	(<an>, 257)	110
257	<u>a</u> n	n	(<na>, 258)	257
101	<u>e</u>	an	(<ane>, 259)	101
258	<u>n</u> a	e	(<en>, 260)	258
110	<u>n</u>	na	(<nan>, 261)	110
256	<u>b</u> a	n	(<nb>, 262)	256
117	<u>u</u>	ba	(<bau>, 263)	117
EOF				



# LZW-Decodierung (4)

- Beispielzeichenreihe: “abababa...“, Beispielcode: “97-98-256-258“
- Ablauf:

Lesen (k)	Ausgabe (q ist jeweils <u>unterstrichen</u> )	Puffer füllen (p)	Codetabelle schreiben (p & <q>)	Merken (old)
97	a			97
98	<u>b</u>	a	(<ab>, 256)	98
256	<u>a</u> b	b	(<ba>, 257)	256
258	???			



Decodierung  
ist so noch nicht  
korrekt!

# LZW-Decodierung, vollständige Fassung

**SeqChar**  $p := \langle \rangle$ ;

**int**  $k = \text{NächsteEingabezahl}$ ;

Schreibe Zeichenreihe mit Tabellenindex  $k$  auf Ausgabe;

**int**  $old = k$ ;

**Wiederhole** solange Eingabe nicht leer:

$k = \text{NächsteEingabezahl}$ ;

**SeqChar**  $akt = \text{Zeichenreihe mit Tabellenindex } k$ ;

$p = \text{Zeichenreihe mit Tabellenindex } old \text{ (letztes Teilwort)}$ ;

**Falls** Index  $k$  in Tabelle enthalten

**dann**   **Char**  $q = \text{erstes Zeichen von } akt$ ;

                Schreibe Zeichenreihe  $akt$  auf Ausgabe;

**sonst**   **Char**  $q = \text{erstes Zeichen von } p$ ;

                Schreibe Zeichenreihe  $p \ \& \ \langle q \rangle$  auf Ausgabe;

**Ende Fallunterscheidung**;

    Trage  $p \ \& \ \langle q \rangle$  in Tabelle ein  
    (und erzeuge neuen Index dafür);

$old = k$ ;

**Ende Wiederholung**;