

Vorlesung am 05.05.06

4.V

IC
SS-06

1.5 : Das Codierungstheorem von Shannon (Fert.)

2-) Es ist immer möglich, einen Code zu finden, wobei

$\bar{N} - H(X)$ beliebig klein ist

Beweis

M^2 -Elemente

Betrachtet man $X^{(2)} = \{ (x_1, x_1), \dots, (x_m, x_m) \}$

$P^{(2)} = \{ p_1 \cdot p_1, p_1 \cdot p_2, \dots, p_m \cdot p_m \}$

gedächtnislos angenommen

$I^{(2)} = \{ 2I_1, (I_1 + I_2), \dots, 2I_m \}$

$$H(X^{(2)}) = 2 H(X)$$

Nach der bereits erklärten Strategie gilt:

$$I_i \leq N_i < I_i + 1$$

$$p_i I_i \leq p_i N_i < p_i I_i + p_i$$

\implies

$$H(X) = \left(\sum_{i=1}^M p_i I_i \right) \leq \underbrace{\left(\sum_{i=1}^M p_i N_i \right)}_{\bar{N}} < 1 + \sum_{i=1}^M p_i I_i$$

$$\Rightarrow H(x) \leq \bar{N} < H(x) + 1$$

Es gilt auch $H(x^{(2)}) \leq \bar{N}^{(2)} < H(x^{(2)}) + 1$

Mit $H(x^{(2)}) = 2 \cdot H(x)$; $\bar{N}^{(2)} = 2 \cdot \bar{N}$

erhält man $H(x) \leq \bar{N} < H(x) + \frac{1}{2}$

Im Allgemeinen gilt:

$$X^{(m)} = \left\{ \overbrace{(x_1, x_2, \dots, x_n)}^{n\text{-Elemente}} \quad ; \quad \dots \quad ; \quad (x_{m1}, x_{m2}, \dots, x_m) \right\}$$

\nearrow
 m^m -Elemente

$$H(X^{(m)}) = m \cdot H(x) \quad (\text{gedächtnisfrei})$$

$$\bar{N}^{(m)} = m \cdot \bar{N}$$

$$H(X^{(m)}) \leq \bar{N}^{(m)} < H(X^{(m)}) + 1$$

$$\Rightarrow H(x) \leq \bar{N} < H(x) + \frac{1}{m}$$

1.6: Ausgewählte Codierungsverfahren

1.6.1: Das Shannon-Fano-Verfahren

- 1-) Die Symbole werden ihrer Wahrscheinlichkeit nach abnehmend geordnet.
- 2-) Zwei Gruppen mit je "mehr oder weniger" 50% Auftrittswahrscheinlichkeit werden gebildet; eine bekommt "0" als erster (z.B. links) Bit, die zweite bekommt "1".
- 3-) Der o.g. Schritt wird mit jeder Gruppe wiederholt, bis die Untergruppe nur noch ein Symbol enthält.

Beispiel

$$X = \{x_1, x_2, \dots, x_9\}$$

$$P = \{0.36, 0.2, 0.18, 0.12, 0.08, 0.02, 0.02, 0.001, 0.001\}$$

X	P								ΣP_i	ΣP_i	ΣP_i
x_1	0,36	0	0								
x_2	0,20	0	1						0,36		
x_3	0,18	1	0						0,20	0,56	
x_4	0,12	1	1	0					0,18		
x_5	0,08	1	1	1	0			0,12			
x_6	0,02	1	1	1	1	0		0,08			
x_7	0,02	1	1	1	1	1	0	0,02	0,14	0,26	0,44
x_8	0,01	1	1	1	1	1	1	0,02	0,16		
x_9	0,01	1	1	1	1	1	1	0,01			

- $x_1 \leftrightarrow 00 \quad N_1 = 2$
- $x_2 \leftrightarrow 01 \quad N_2 = 2$
- $x_3 \leftrightarrow 10 \quad N_3 = 2$
- $x_4 \leftrightarrow 110 \quad N_4 = 3$
- $x_5 \leftrightarrow 1110 \quad N_5 = 4$
- $x_6 \leftrightarrow 11110 \quad N_6 = 5$
- $x_7 \leftrightarrow 111110 \quad N_7 = 6$
- $x_8 \leftrightarrow 1111110 \quad N_8 = 7$
- $x_9 \leftrightarrow 1111111 \quad N_9 = 7$

7.6.2: Das Huffman'sche Verfahren

- 1-) Die Symbole werden ihrer Wahrscheinlichkeiten nach abnehmend geordnet
- 2-) Die letzten zwei Symbole (mit den kleinsten Auftretenswahrscheinlichkeiten) werden in ein Symbol zusammengefasst, dessen Wahrscheinlichkeit die Summe der einzelnen Wahrscheinlichkeiten ist. Nach der Codierung dieses zusammengefassten Symbols, werden die einzelnen Symbole dem gleichen Code nehmen, allerdings mit einer zusätzlichen "0" und "1" am Ende.
- 3-) Die Symbole werden neu geordnet und der o-g. Schritt wird wiederholt, bis es nur zwei Symbole übrig bleiben.

Beispiel : Das gleiche wie bei Shannon-Fano

A	B	C	D	E	F	G	H	I
36	20	18	12	8	2	2	1	1

$H^*(2)$

A	B	C	D	E	F	G	H*
36	20	18	12	8	2	2	2

$G^*(4)$

A	B	C	D	E	G*	F
36	20	18	12	8	4	2

$F^*(6)$

A	B	C	D	E	F*
36	20	18	12	8	6

$E^*(14)$

A	B	C	E*	D
36	20	18	14	12

$D^*(26)$

A	D*	B	C
36	26	20	18

$C^*(38)$

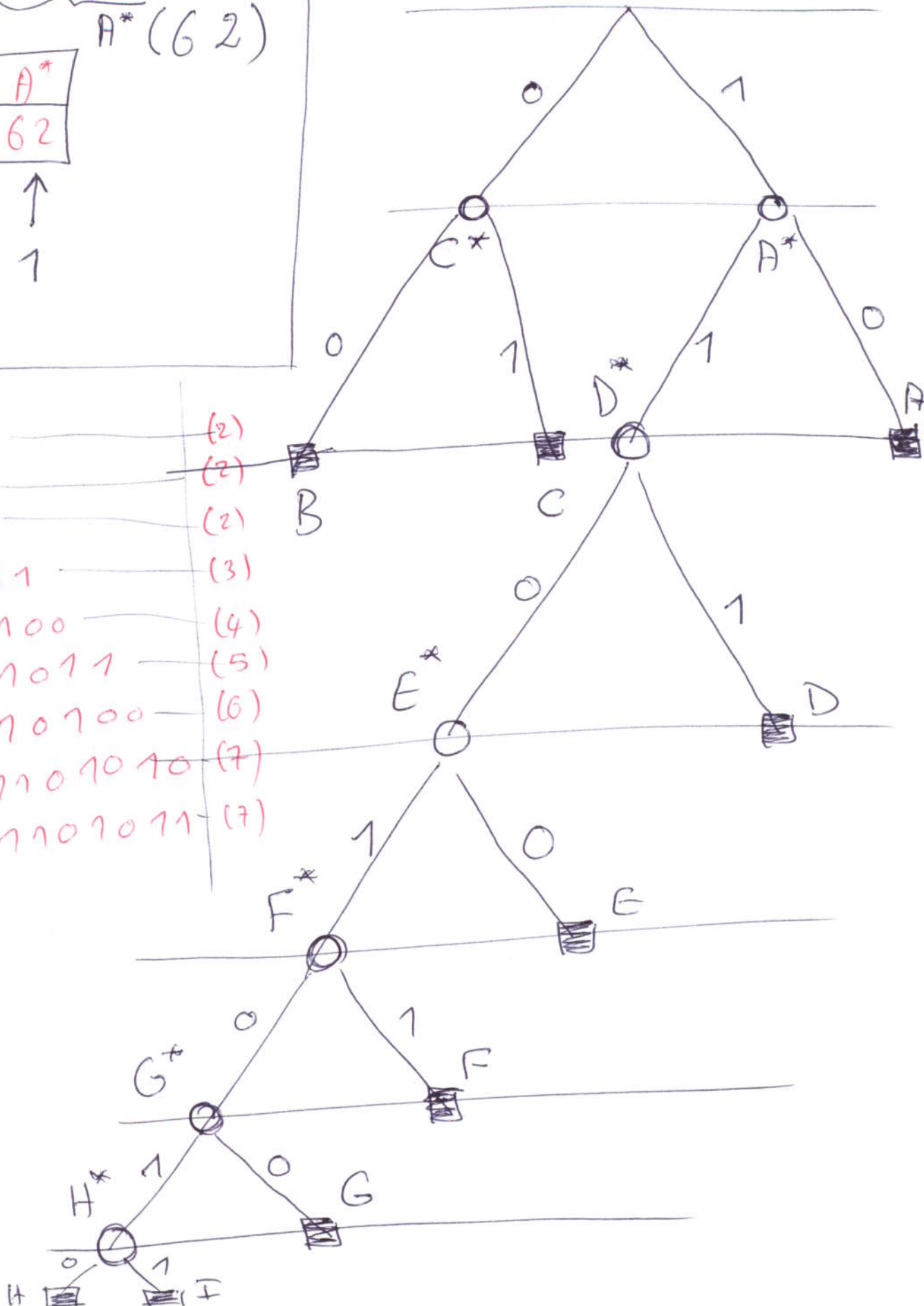
C*	A	D*
38	36	20

A*(62)

C*	A*
38	62

↑ ↑
0 1

- A ↔ 10 (2)
- B ↔ 00 (2)
- C ↔ 01 (2)
- D ↔ 111 (3)
- E ↔ 1100 (4)
- F ↔ 11011 (5)
- G ↔ 110100 (6)
- H ↔ 1101010 (7)
- I ↔ 1101011 (7)



7.7: Diskrete Informationsquellen mit Gedächtnis

7.7.1: Die bedingte Entropie und die Entropie einer Quelle mit Gedächtnis

Gegeben sei die Quelle $X = \{x_1, x_2, \dots, x_M\}$

Wir definieren: $x_i^{(m)}$ = das ausgewählte Symbol zum Zeitpunkt mT_0

$x_i^{(m-1)}$ = das ausgewählte Symbol zum Zeitpunkt $(m-1)T_0$

⋮

Definitionen:

Gedächtnis 1. Ordnung

$$P(x_i^{(m)} | x_j^{(m-1)}) \neq P(x_i)$$

Gedächtnis 2. Ordnung.

$$P(x_i^{(m)} | (x_j^{(m-1)}, x_k^{(m-2)})) \neq P(x_i^{(m)} | x_j^{(m-1)})$$

⋮

etc.

Es ist zu erwarten, daß $P(x_i^{(m)} | x_j^{(m-1)})$ heterogener als $P(x_i)$ ist, falls Gedächtnis vorhanden ist. Das gleiche gilt für

$P(x_i^{(m)} | (x_j^{(m-1)}, x_k^{(m-2)}))$, die heterogener als

$P(x_i^{(m)} | x_j^{(m-1)})$ ist und so weiter

Wir definieren nun die bedingten Entropien

$$H(X | x_j^{(m-1)}) = \sum_{i=1}^M P(x_i^{(m)} | x_j^{(m-1)}) \log_2 \frac{1}{P(x_i^{(m)} | x_j^{(m-1)})}$$

Wegen der Tatsache, daß $P(x_i^{(m)} | x_j^{(m-1)})$ hetero-

gener als $P(x_i)$ ist, haben wir:

$$H(X | x_j^{(m-1)}) \leq H(X)$$

Die Entropie der Quelle mit Gedächtnis wird als der Mittelwert der bedingten

Entropien definiert:

$$\begin{aligned}
H^{(n)}(X) &= \sum_{j=1}^M P(x_j) \cdot H(X | x_j^{(m-1)}) \\
&= \sum_{j=1}^M \sum_{i=1}^M P(x_j) P(x_i^{(m)} | x_j^{(m-1)}) \cdot \log_2 \frac{1}{P(x_i^{(m)} | x_j^{(m-1)})}
\end{aligned}$$

$$H^{(n)}(X) = \sum_{i=1}^M \sum_{j=1}^M P(x_i^{(m)}; x_j^{(m-1)}) \log_2 \frac{1}{P(x_i^{(m)} | x_j^{(m-1)})}$$

$$\text{Da } H(X | x_j^{(m-1)}) \leq H(X)$$

$$\Rightarrow H^{(n)}(x) \leq \sum_{j=1}^M p(x_j) \cdot H(x)$$

$$= H(x) \sum_{j=1}^M p(x_j)$$

= 1

$$= H(x)$$



$$H^{(n)}(x) \leq H(x)$$

Verallgemeinerung

$$H^{(m)}(x) \leq H^{(m-1)}(x) \leq \dots \leq H^{(n)}(x) \leq H(x)$$

Wegen der Tatsache, daß $H^{(n)}(x) \leq H(x)$,
ist die Kompression der Quelle mit Gedächtnis

effizienter als die der Quelle ohne Gedächtnis. Dies bedeutet, daß die mittlere Codelänge weiter minimiert werden kann.