

Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006

Informationstheorie

ETH

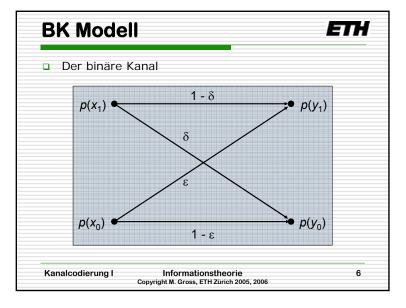
## Grundlegendes



- Eine Variante ist, Fehler zu detektieren und das Zeichen nochmals zu übertragen
- □ Sinnvoll bei kleinen Fehlerwahrscheinlichkeiten
- Anspruchsvollere Variante: Fehler detektieren und beim Empfänger korrigieren
- Dazu müssen Fehlerkorrekturverfahren entwickelt werden
- Sehr grosse praktische Bedeutung (Speichermedien, Netzwerkübertragung etc.)
- Grundlegendes Modell: Allgemeiner Binärer Kanal (BK)

Kanalcodierung I

Informationstheorie Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006 5



### Eigenschaften



7

- □ Seien  $p(x_0)$  und  $p(x_1)$  die Wahrscheinlichkeiten für die Symbole {0,1} am Kanaleingang
- □ Ebenso seien  $p(y_0)$  und  $p(y_1)$  die Wahrscheinlichkeiten am Kanalausgang
- Dann gilt

$$\begin{pmatrix} p(y_0) \\ p(y_1) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 - \varepsilon & \delta \\ \varepsilon & 1 - \delta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} p(x_0) \\ p(x_1) \end{pmatrix}$$

wobei

$$p(y_j | x_i) \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 1 - \varepsilon & \delta \\ \varepsilon & 1 - \delta \end{pmatrix}$$

die Matrix der Übergangswahrscheinlichkeiten ist

Kanalcodierung I

Informationstheorie Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006 Eigenschaften

ETH

8

- □ Definition: Die Transinformation  $H_T$  ist die pro Kanalzeichen übertragene Information
- □ Für den binären Kanal ergibt sie sich wie folgt:

$$H_T = I(X;Y) = H(Y) - H(Y \mid X)$$

mit

$$H(Y) = -\sum_{j \in \{0,1\}} p(y_j) \log_2 p(y_j)$$

und

$$H(Y \mid X) = -\sum_{i \in \{0,1\}} p(x_i) \sum_{j \in \{0,1\}} p(y_j \mid x_i) \log_2 p(y_j \mid x_i)$$

Kanalcodierung I

Informationstheorie Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006

#### **Binärer Kanal**



- Gegeben:  $p(x_0)=0.2$ ,  $p(x_1)=0.8$ , δ=0.1 und ε=0.001
- Gesucht H<sub>T</sub>

$$p(y_j \mid x_i) = \begin{pmatrix} 0.999 & 0.1 \\ 0.001 & 0.9 \end{pmatrix} \qquad p(y_0) = 0.999 \cdot 0.2 + 0.1 \cdot 0.8 = 0.280$$
$$p(y_1) = 0.001 \cdot 0.2 + 0.9 \cdot 0.8 = 0.720$$

$$H(Y) = 0.855 \text{ Bit/QZ}$$

$$H(Y \mid X) = -0.2 \cdot (0.999 \cdot \log_2 0.999 + 0.001 \cdot \log_2 0.001)$$
$$-0.8 \cdot (0.9 \cdot \log_2 0.9 + 0.1 \cdot \log_2 0.1)$$
$$= 0.377 \text{ Bit/OZ}$$

$$H_T = H(Y) - H(Y \mid X) = 0.478 \text{ Bit/QZ}$$

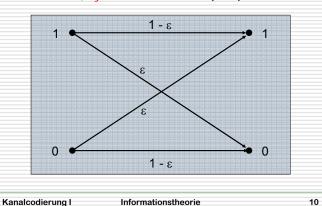
Kanalcodierung I

Informationstheorie Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006 9

# Spezialfall 1



■ Der binäre, symmetrische Kanal (BSK)



Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006

#### **BSK Modell**



- Jedes Bit wird mit einer Wahrscheinlichkeit ε bei der Übertragung invertiert (verfälscht)
- Bei ε=0 kann 1 bit Information pro Kanalnutzung zuverlässig übertragen werden
- $\ \square$  Bei  $\epsilon$ =0.5 wird die Ausgabe-Bitfolge gleichverteilt und statistisch unabhängig von der Eingabe
- Es wird keine Information übertragen
- Die Kapazität des Kanals ist 1 bit/Nutzung (ε=0) und 0 bit/Nutzung (ε=0.5)

$$H_T = H(Y) + (1 - \varepsilon) \log_2(1 - \varepsilon) + \varepsilon \log_2 \varepsilon$$

Kanalcodierung I

Informationstheorie

11

#### **BSK Modell**

ETH

- $\square$   $\varepsilon=1$  ist gleichwertig zu  $\varepsilon=0$
- □ Für 0< ε <0.5 kann eine beliebig zuverlässige Übertragung erreicht werden, wenn jedes Bit genügend oft gesendet wird
- Mehrheitsentscheidung am Kanalausgang notwendig
- Mit zunehmender Redundanz nimmt hierbei jedoch die Übertragungsrate ab
- Durch geschickte Codierung kann die Fehlerwahrscheinlichkeit bei gleichbleibender Rate beliebig verkleinert werden

Kanalcodierung I

Informationstheorie
Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006

#### **Shannon's Resultate**



- Shannon zeigte, dass die Übertragungsrate in Grenzen unabhängig von der Übertragungskapazität ist
- Jeder Kanal besitzt eine Kapazität
- Diese ist die maximale Rate, mit der Information zuverlässig übertragbar ist
- Die dazu nötigen Codes können entsprechend komplex werden

م اید

Dies ist ein zweites, fundamentales Gesetz von Claude Shannon und in seinem (zweiten) Kanalcodierungstheorem zusammengefasst

Kanalcodierung I

Informationstheorie Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006 13

#### Gedächtnisfreie Kanäle



- Generell wird ein Kanal durch die Übergangsmatrix zwischen Eingang und Ausgang definiert
- Eine bedeutende Unterklasse sind sogenannte gedächtnisfreie Kanäle
- $\square$  Hierbei ist der Output  $Y_i$  nur vom aktuellen Input  $X_i$  abhängig, nicht von seiner Vorgeschichte  $X_{i+1} \dots X_1$
- Definition: Ein diskreter, gedächtnisfreier Kanal (DGK) für ein Inputalphabet χ und ein Outputalphabet γ ist eine bedingte Verteilung

$$P_{Y|X}: \gamma \times \chi \to R^+$$

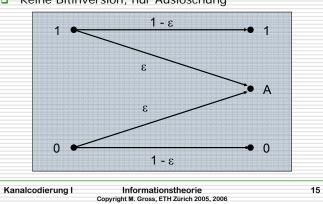
Kanalcodierung I

Informationstheorie Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006 14

# Spezialfall 2



- Der binäre, Auslöschungskanal (BAK)
- □ Keine Bitinversion, nur Auslöschung



#### **Blockcodes**



Definition: Ein Blockcode C mit Blocklänge N für einen Kanal mit Inputalphabet  $\chi$  ist eine Teilmenge  $C = \{c_1, ..., c_M\}$  von  $\chi^N$  der N-Tupel über  $\chi$ . Die Rate R von C ist

$$R = \frac{\log_2 M}{N}.$$

 R ist die Anzahl der Bits, die pro Kanalnutzung gesendet werden können

Kanalcodierung I

Informationstheorie
Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006

#### Decodierung als Schätzung

- Die Decodierung einer fehlerbehafteten Zeichenfolge, gegeben die Symbolfolge am Kanalausgang kann als (Parameter)-Schätzproblem betrachtet werden
- Wir bedienen uns hierzu allgemeiner, statistischer Schätzmethoden
- □ Es sei *U* dabei eine Zufallsvariable, die aufgrund einer Beobachtung V geschätzt werden soll
- $\Box$  Die Wahrscheinlichkeitsverteilung  $P_{VU}$ sei bekannt



Wir erinnern uns an das Informationstheorie-Lemma, welches besagt, dass wir durch Berechnung KEINE Information hinzufügen können.

Kanalcodierung I

Informationstheorie Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006 17

#### Bild dazu





□ Der Schätzer ist eine Funktion f, welche jedem Wert v der Beobachtung den entsprechenden Schätzwert ü zuordnet

Kanalcodierung I

Informationstheorie Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006

18

#### Decodierung als Schätzung



□ Die Schätzung ist optimal, wenn die Wahrscheinlichkeit einer korrekten Schätzung  $P(U=\tilde{U})$  maximiert wird

$$P(U = \widetilde{U}) = \sum_{v} P(U = \widetilde{U}, V = v) \rightarrow \max$$

Wir schreiben

$$P(U = \widetilde{U}) = \sum_{v \in V} P_{v|v}(f(v), v) = \sum_{v \in V} P_{v|U}(v, f(v)) P_{U}(f(v))$$

■ Dieser Ausdruck soll durch Wahl von f maximiert werden

Kanalcodierung I

Informationstheorie Convright M Gross ETH Zürich 2005 2006 19

#### Decodierung als Schätzung



□ Fall 1: P<sub>11</sub> bekannt (prior bekannt): In diesem Fall muss für jedes v dasjenige  $\tilde{u}$  für f(v) gewählt werden, damit

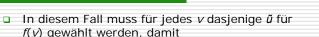
$$P_{V|U}(v, \widetilde{u})P_{U}(\widetilde{u}) \rightarrow \max$$

- Dies wird auch als minimum-error estimation (ME) bezeichnet
- $\blacksquare$  Fall 2:  $P_{II}$  nicht bekannt (uniform prior): Man nimmt an, dass alles Werte von U gleichwahrscheinlich sind
- $\Box$  Da  $P_{U}(u)$  für alle u gleich ist, muss es bei der Maximierung nicht beachtet werden

Kanalcodierung I

Informationstheorie Convright M Gross ETH Zürich 2005 2006

## Decodierung als Schätzung



$$P_{VU}(v, \widetilde{u}) \to \max$$

 Dies wird auch als maximum likelihood estimation (ML) bezeichnet



Diese beiden Schätzverfahren sind universell und werden in vielen Anwendungen der Natur- und Ingenieurwissenschaften ausgiebig eingesetzt. In der Praxis dominiert oft die ML-Methode, da der Prior oft nicht bekannt ist.

Kanalcodierung I

Informationstheorie Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006 21

#### Decodierung als Schätzung



□ Wenn das Codewort  $c_j = [c_{j1}, ..., c_{jN}]$  über einen DGK mit Übergangsverteilung  $P_{Y/X}$  gesendet wird, so ist der Kanaloutput eine Zufallsvariable  $Y^N = [Y_1, ..., Y_N]$ mit Wertmenge  $\gamma^N$  und Verteilung

$$P_{Y^{N}|X^{N}}(y^{N}, c_{j}) = \prod_{i=1}^{N} P_{Y|X}(y_{i}, c_{ji})$$

■ Im Decoder muss also für ein empfangenes Kanaloutputwort

$$y^{N} = [y_{1},...,y_{N}]$$

die beste Schätzung für das gesendete Codewort finden

Kanalcodierung I

Informationstheorie Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006 22

#### Decodierung als Schätzung



- Dieser Schätzvorgang heisst Decodierung
- Mit den Entsprechungen

$$U = X^N \quad V = Y^N$$

erhalten wir die folgenden Theoreme

 $\square$  Es sei  $\tilde{U}$  die Schätzung des Coders

Kanalcodierung I

Informationstheorie Convright M Gross ETH Zürich 2005 2006 23

#### **Minimum Error Decoder**



□ Ein Decoder, der für ein gegebenes Empfangswort y<sup>N</sup> als Schätzung des gesendeten Codewortes eines derjenigen  $c_i = [c_{i1}, ..., c_{iN}]$  wählt, welches

$$P_{Y^N|X^N}(y^N,c_j)P_{X^N}(c_j) \rightarrow \max$$

erreicht die minimale Fehlerwahrscheinlichkeit

- Nachteil ist hierbei, dass die Verteilung der Codewörter bekannt sein muss
- In der Praxis ist die Quellenstatistik oft nicht bekannt

Kanalcodierung I

Informationstheorie Convright M Gross ETH Zürich 2005 2006

#### Maximum Likelihood Decoder ETH

□ Ein Decoder, der für ein gegebenes Empfangswort  $y^N$  als Schätzung des gesendeten Codewortes eines derjenigen  $c_i = [c_{i1}, ..., c_{iN}]$  wählt, welches

$$P_{y^N+x^N}(y^N,c_j) \rightarrow \max$$

erreicht die minimale Fehlerwahrscheinlichkeit, wenn alle Codewörter gleichwahrscheinlich sind

Kanalcodierung I

Informationstheorie Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006 25

# Kanalkapazität



- $\Box$  Ein DGK ist durch die bedingte Wahrscheinlichkeitsverteilung  $P_{Y/X}$ eindeutig beschrieben
- $\Box$  Die Inputverteilung  $P_X$  ist jedoch frei
- Wir wählen sie so, dass maximal viel Information übertragen wird
- Definition: Die Kapazität eines durch  $P_{Y/X}$  charakterisierten DGK ist das Maximum über Inputverteilungen  $P_X$  von I(X; Y)

$$C = \max_{P_X} I(X; Y) = \max_{P_X} [H(Y) - H(Y \mid X)]$$

Kanalcodierung I

Informationstheorie Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006 26

#### Kanalkapazität



- Wir werden zeigen, dass die Kapazität eine obere Grenze für die Rate darstellt, mit der Information zuverlässig übertragen werden kann
- Im Allgemeinen sind Kapazitätsberechnungen eher schwierig
- $\Box$  Wir suchen eine Inputverteilung  $P_X$ , die H(Y) maximiert und H(Y|X) minimiert



Die Kanalkapazität ist also das Maximum der Transinformation des Kanals

Kanalcodierung I

Informationstheorie
Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006

27

### Kanalkapazität



- Die Berechnung vereinfacht sich für folgende Bedingungen
  - A) H(Y|X=x) ist für alle x gleich, also

$$H(Y \mid X = x) = t$$

■ B) Die folgende Summe ist für alle *y* gleich

$$\sum_{\mathbf{y}} P_{\mathbf{y}|\mathbf{X}}(\mathbf{y}, \mathbf{x}) = \mathbf{s}$$

 Letzteres bewirkt, dass bei Gleichverteilung am Kanaleingang auch Gleichverteilung am Kanalausgang vorliegt

Kanalcodierung I

Informationstheorie
Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006

### Kanalkapazität



□ Theorem: Die Kapazität eines Kanals, welcher die Bedingungen A) und B) erfüllt, ist

$$C = \log |\gamma| - t$$

Wir betrachten den BSK als Beispiel

$$H_T = H(Y) + (1 - \varepsilon) \log_2(1 - \varepsilon) + \varepsilon \log_2 \varepsilon$$

Kanalcodierung I

Informationstheorie Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006 29

# Kanalkapazität des BSK

ETH

Übertragungsmatrix:

$$\begin{pmatrix} p(y_0) \\ p(y_1) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 - \varepsilon & \varepsilon \\ \varepsilon & 1 - \varepsilon \end{pmatrix} \begin{pmatrix} p(x_0) \\ p(x_1) \end{pmatrix}$$

Bedingung A:

$$\begin{split} H(Y \mid X = x_0) &= -p(y_0 \mid x_0) \cdot \log_2 p(y_0 \mid x_0) \\ &- p(y_1 \mid x_0) \cdot \log_2 p(y_1 \mid x_0) \\ &= -(1 - \varepsilon) \cdot \log_2 (1 - \varepsilon) - \varepsilon \cdot \log_2 \varepsilon \\ H(Y \mid X = x_1) &= -p(y_0 \mid x_1) \cdot \log_2 p(y_0 \mid x_1) \\ &- p(y_1 \mid x_1) \cdot \log_2 p(y_1 \mid x_1) \\ &= -\varepsilon \cdot \log_2 \varepsilon - (1 - \varepsilon) \cdot \log_2 (1 - \varepsilon) \end{split}$$

Kanalcodierung I

Informationstheorie Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006 30

## Kanalkapazität des BSK



Bedingung B:

$$\sum_{x} P_{Y|X}(y, x)$$
 ist gleich für alle y

- → Zeilensumme der Übergangsmatrix
- Berechnung der Kapazität:

Es gilt: 
$$p(y_0) = 1 - p(y_1)$$

Transinformation: 
$$H_T = H(Y) + \varepsilon \cdot \log_2 \varepsilon + (1 - \varepsilon) \cdot \log_2 (1 - \varepsilon)$$

Kapazität : 
$$C = \max H_T$$

gemäss Formel = 
$$\log_2 |\gamma| - t \text{ mit } t = \varepsilon \cdot \log_2 \varepsilon + (1 - \varepsilon) \cdot \log_2 (1 - \varepsilon)$$

$$\rightarrow$$
 eingesetzt = 1 +  $\varepsilon \cdot \log_2 \varepsilon + (1 - \varepsilon) \cdot \log_2 (1 - \varepsilon)$ 

Kanalcodierung I

Informationstheorie
Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006

31

## Kanalkapazität des BSK

ETH

Inputverteilung:

$$\max H(Y) = \max(p(y_0) \cdot \log_2 p(y_0) + p(y_1) \cdot \log_2 p(y_1)$$

erreicht bei 
$$p(y_0) = p(y_1) = \frac{1}{2}$$
 (Gleichverteilung)

$$p(y_0) = (1 - \varepsilon) \cdot p(x_0) + \varepsilon \cdot p(x_1)$$

$$p(y_1) = \varepsilon \cdot p(x_0) + (1 - \varepsilon) \cdot p(x_1)$$

$$\rightarrow p(x_0) = p(x_1) = \frac{1}{2}$$

Kanalcodierung I

Informationstheorie
Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006

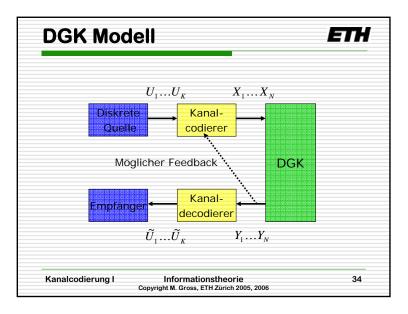
## Kapazität und Rate



- Die Kapazität ist eine Obergrenze für die Rate, mit der Information zuverlässig übertragen werden kann
- Je höher die Rate über der Kapazität, umso grösser die Fehlerwahrscheinlichkeit
- Wir betrachten das Modell eines DGK
- □ Es sollen K Informationsbits  $U^K = [U_1, ..., U_K]$  durch N Benutzungen übertragen werden
- □ Die Kapazität sei C
- □ Der Codierer übersetzt die Informationsbits in ein Codewort  $X^N = [X_1, ..., X_N]$ , welches vom Kanal in  $Y^N = [Y_1, ..., Y_N]$  verfälscht wird

Kanalcodierung I

Informationstheorie Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006 33



### Kapazität und Rate



□ Die Rate R ist demnach

$$R = \frac{K}{N}$$
 bits pro Nutzung

- lacksquare Der Decoder schätzt nun  $[\tilde{U}_1,...,\,\tilde{U}_K]$
- Ein möglicher Feedback kann Information an den Decoder zurückliefern
- Man kann zeigen (Skript), dass

$$H(U^K | \widetilde{U}^K) \ge H(U^K) - NC$$

 Die Kanalübertragung kann die Unsicherheit beim Empfänger nicht um mehr als NC reduzieren

Kanalcodierung I

Informationstheorie
Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006

35

## Kapazität und Rate

ETH

36

□ Damit  $U^K$  durch  $\tilde{U}^K$  bestimmt ist, muss die Anzahl der Kanalbenutzungen N mindestens sein:

$$N = \frac{H(U^K)}{C}$$

Kanalcodierung I

Informationstheorie
Copyright M. Gross, ETH Zürich 2005, 2006