



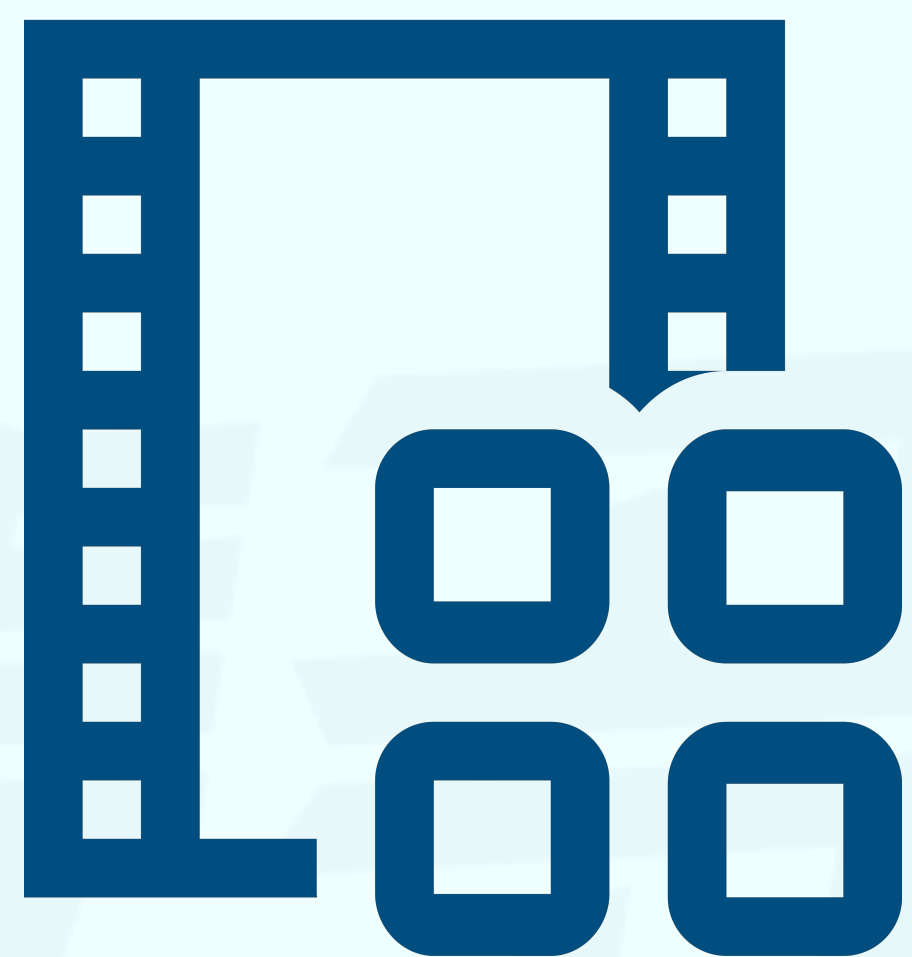
# 有噪信道编码

—— 信息论与编码原理不挂科 第七讲 ——



# 有噪信道编码

—— 信息论与编码原理不挂科 第七讲 ——



**4大模块**



**4道题目**

—— **信息论与编码原理不挂科 第七讲** ——



有噪信道编码

模块1 信道编码概述

模块2 错误概率与译码规则

模块3 错误概率与编码方法

模块4 有噪信道编码定理

# 信道编码概述

## 小节1

## 信道编码概述

## 信道编码概述

---

- 信道编码的目标：提高通信系统的可靠性，尽可能将消息通过传输前后所发生的错误率降到最低。
- 信道编码：按照一定的规则给信源编码的码符号序列增加一定的冗余信息，使其变为具有一定数学规律的码符号序列。
- 信道译码：接收到码符号序列后，按照与信道编码器相同的数学规律，去掉符号序列中的冗余符号。

本章探究如何让使有噪信道传输错误最低，对应的最大信息传输率是多少。

# 错误概率 与译码规则

**小节1** 译码规则对错误概率的影响

**小节2** 译码规则

**小节3** 错误概率

**小节4** 两种典型译码规则

**小节5** 费诺不等式

## 与错误概率有关的因素

---

在有噪信道中，传输消息会发生错误，为减少错误，提高可靠性，首先分析与错误概率有关的因素。

- 错误概率与**信道统计特性**有关，用信道的输入概率与信道传递矩阵（正确/错误传递概率）描述。
- 错误概率与**译码过程**有关：译码过程和译码规则对系统的错误概率影响很大。



# 错误概率 与译码规则

**小节1** 译码规则对错误概率的影响

小节2 译码规则

小节3 错误概率

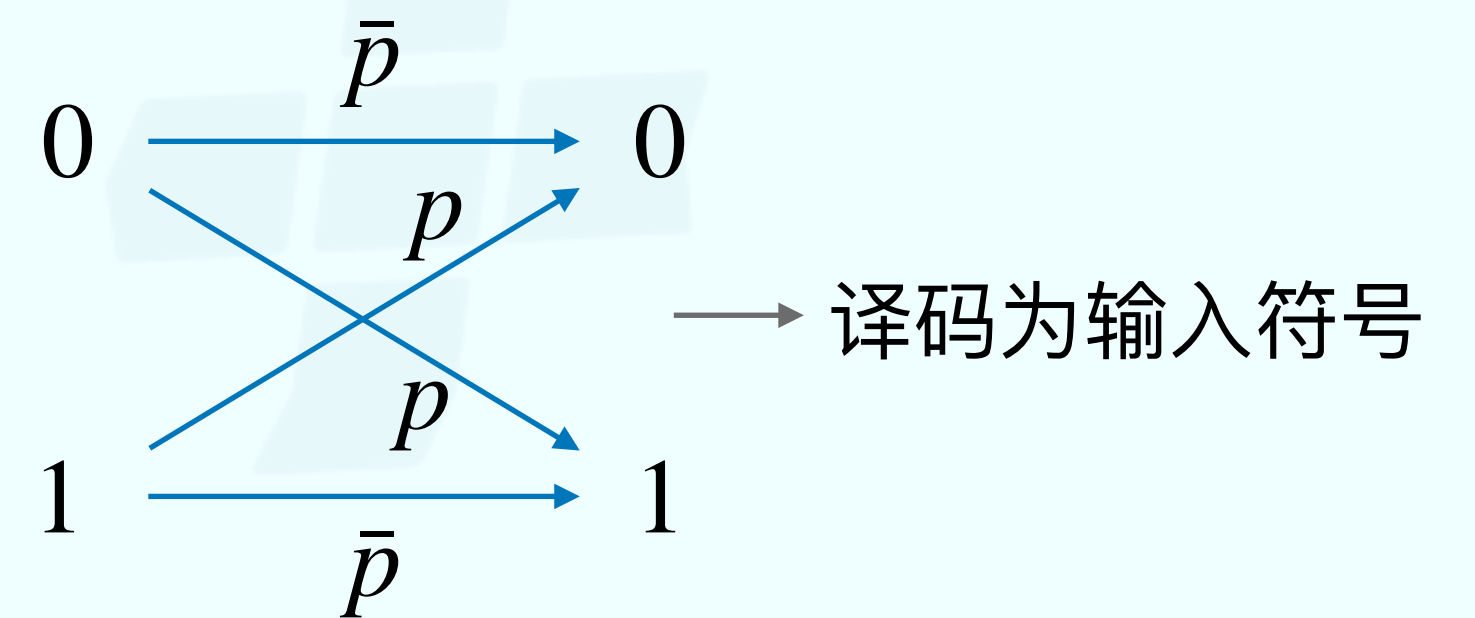
小节4 两种典型译码规则

小节5 费诺不等式

## 译码规则对错误概率的影响

以二进制对称信道（BSC）为例，设输入分布为  $P_X = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0.3 & 0.7 \end{bmatrix}$ ,

信道传递矩阵  $P = \begin{bmatrix} \bar{p} & p \\ p & \bar{p} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.9 & 0.1 \\ 0.1 & 0.9 \end{bmatrix}$  ,



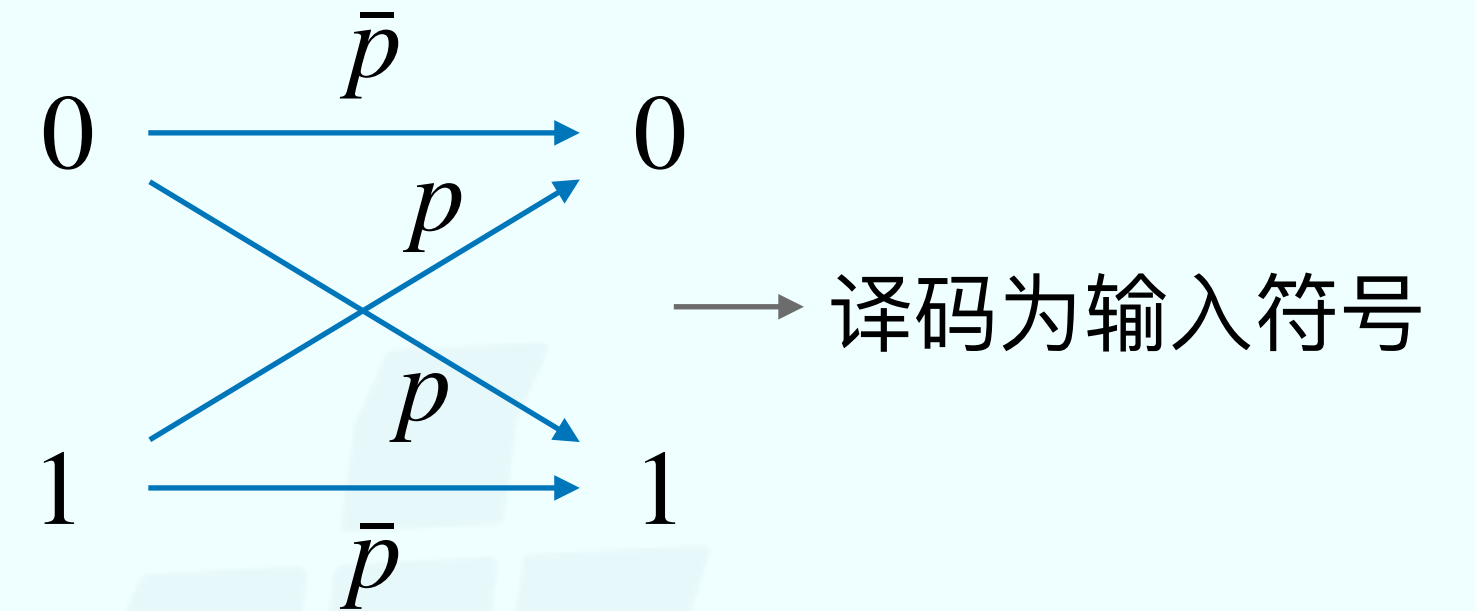
则传输错误概率为  $p_e = p(01) + p(10) = p(0)p(1|0) + p(1)p(0|1) = 0.3 \times 0.1 + 0.7 \times 0.1 = 0.1$  ,

传输正确概率为  $\bar{p}_e = p(00) + p(11) = p(0)p(0|0) + p(1)p(1|1) = 0.3 \times 0.9 + 0.7 \times 0.9 = 0.9$  。

## 译码规则对错误概率的影响

以二进制对称信道（BSC）为例，设输出分布为  $P_x = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0.3 & 0.7 \end{bmatrix}$ ,

信道传递矩阵  $P = \begin{bmatrix} \bar{p} & p \\ p & \bar{p} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.9 & 0.1 \\ 0.1 & 0.9 \end{bmatrix}$ 。



若确定如下两种译码规则：

- 规则1：信道译码器收到信号“0” → 译为“0”，则正确译码概率为 0.9；  
信道译码器收到信号“1” → 译为“1”，则正确译码概率为 0.9。
- 规则2：信道译码器收到信号“0” → 译为“1”，则正确译码概率为 0.1；  
信道译码器收到信号“1” → 译为“0”，则正确译码概率为 0.1。

规则1 的正确概率  $\bar{p}_e = p(00) + p(11) = 0.3 \times 0.9 + 0.7 \times 0.9 = 0.9$ ,

规则2 的正确概率  $\bar{p}_e = p(01) + p(10) = 0.3 \times 0.1 + 0.7 \times 0.1 = 0.1$ 。

可见，译码规则不同，正确或错误概率也就不同。

# 错误概率 与译码规则

小节1 译码规则对错误概率的影响

小节2 译码规则

小节3 错误概率

小节4 两种典型译码规则

小节5 费诺不等式

## 译码规则

---

设信道的输入符号集为  $X = \{x_1, x_2, \dots, x_r\}$ ，输出符号集为  $Y = \{y_1, y_2, \dots, y_s\}$ ，  
若对每一个输出符号  $y_j$ ，都有一个确定的函数  $F(y_j)$  对应于**唯一的一个输入符号**  $x_i$ ，则称此函数为译码规则。

$$F(y_j) = x_i \quad (i = 1, 2, \dots, r ; j = 1, 2, \dots, s)$$

**每个输出有  $r$  种译码可能，故共有  $r^s$  种译码规则。**

# 错误概率 与译码规则

小节1 译码规则对错误概率的影响

小节2 译码规则

小节3 错误概率

小节4 两种典型译码规则

小节5 费诺不等式



## 错误概率

设译码规则为  $F(y_j) = x_i \longrightarrow \begin{cases} \text{当输入符号为 } x_i \text{ 时, 译码正确。} \\ \text{当输入符号除 } x_i \text{ 以外的 } (r-1) \text{ 种符号时, 译码错误。} \end{cases}$

此时正确译码的概率为  $p[F(y_j) | y_j] = p(x_i | y_j)$ ,

错误译码的概率为  $p(e | y_j) = 1 - p(x_i | y_j) = 1 - p[F(y_j) | y_j] = \sum_{k \neq i} p(x_k | y_j)$ 。

上式取平均, 可求得平均正确译码概率与平均错误译码概率:

- 平均错误译码概率  $P_E = \sum_{j=1}^s p(y_j)p(e | y_j) = \sum_{j=1}^s p(y_j)\{1 - p[F(y_j) | y_j]\}$   

$$= 1 - \sum_{j=1}^s p(y_j)p[F(y_j) | y_j] = 1 - \sum_{j=1}^s p(x_i y_j)$$
- 平均正确译码概率  $\bar{P}_E = \sum_{j=1}^s p(y_j)p[F(y_j) | y_j] = \sum_{j=1}^s p(y_j)p(x_i | y_j) = \sum_{j=1}^s p(x_i y_j)$

# 错误概率 与译码规则

小节1 译码规则对错误概率的影响

小节2 译码规则

小节3 错误概率

小节4 两种典型译码规则

小节5 费诺不等式



## 译码规则的选取原则

---

译码规则的选取规则：使平均错误译码概率  $P_E$  最小。

$$P_E = \sum_{j=1}^s p(y_j)p(e | y_j) = 1 - \sum_{j=1}^s p(y_j)p[F(y_j) | y_j] \quad P_E \text{ 最小时, 需让 } p[F(y_j) | y_j] \text{ 最大化。}$$

我们给出两个常用的重要译码规则：**最大后验概率准则**与**极大似然译码准则**。

## 最大后验概率（ MAP ）准则

---

令  $F(y_j) = x^*$ ,  $x^* \in X$  , 而  $x^*$  应满足  $p(x^* | y_j) \geq p(x_i | y_j), x_i \in X, x_i \neq x^*$  ,

则称上述条件的译码函数对应的译码规则为最大后验概率准则（或最小错误概率译码准则）。

## 极大似然译码（ ML ）准则

---

最大后验概率  $p(x^*|y_j)$  通常未知，我们从而介绍极大似然译码准则。

令  $F(y_j) = x^*, x^* \in X$ ，而  $x^*$  应满足  $p(x^*)p(y_j|x^*) \geq p(x_i)p(y_j|x_i), x_i \in X, x_i \neq x^*$ ，当输入符号等概分布时， $p(y_j|x^*) \geq p(y_j|x_i)$ ，此时可直接从信道矩阵的传递概率中选定译码函数，即收到  $y_j$  后译码成矩阵  $P$  中第  $j$  列最大元素对应的信源符号。

## 错误概率分析

$$P_E = \sum_{j=1}^s p(y_j)p(e|y_j) = \sum_{j=1}^s p(y_j)[1 - p(x^*|y_j)]$$

$$= 1 - \sum_{Y, X^*} p(y_j)p(x_i|y_j) = 1 - \sum_{Y, X^*} p(x_i y_j)$$

MAP准则下，需利用联合概率矩阵使  $P_E$  最小化，此时  $P_E$  为联合概率矩阵除去每列最大元素之外的其他元素之和。

$$= 1 - \sum_{Y, X^*} p(y_j|x_i)p(x_i) = \sum_{Y, X-X^*} p(y_j|x_i)p(x_i)$$

对  $F(y_j) = x^*$  之外

$$\text{当输入等概分布时, } P_E = 1 - \frac{1}{r} \sum_{Y, X} p(y_j|x_i) = \frac{1}{r} \sum_{Y, X-X^*} p(y_j|x_i)。$$

ML准则下，需利用信道矩阵使  $P_E$  最小化，选取信道矩阵中每一列的最大元素作为译码规则， $P_E$  为其余元素之和乘以  $\frac{1}{r}$ 。

## 两种译码规则的使用方法

---

- MAP准则:  $p(x^* | y_j) \geq p(x_i | y_j)$ 
  - 转移概率矩阵每行乘以  $p(x_i)$  得**联合概率分布矩阵**;
  - 以**每列**矩阵中的**最大概率**对应的输入概率  $x_i$  作为译码准则;
  - 所有译码结果对应的联合概率之和为正确概率, 矩阵中其余元素的和为错误概率。
- ML准则:  $p(y_j | x^*) \geq p(y_j | x_i)$ 
  - **输入符号为等概分布**或**先验概率未知**时采用;
  - 以**转移概率矩阵**每列中的**最大的一个元素**对应的  $x_i$  作为译码准则;
  - 所有译码准则所对应的转移概率之和**乘以** $\frac{1}{r}$  为正确概率, 其余矩阵元素之和**乘以** $\frac{1}{r}$  为错误概率。



例题7-1

设信道矩阵为  $P = \begin{bmatrix} 0.5 & 0.3 & 0.2 \\ 0.3 & 0.3 & 0.4 \\ 0.2 & 0.3 & 0.5 \end{bmatrix}$ ，在输入符号为下列情况时，求译码规则与平均错误译码概率。

(1) 输入符号概率分布为  $\left[\frac{1}{3} \quad \frac{1}{2} \quad \frac{1}{6}\right]$ 。

(2) 输入符号等概分布。

解析7-1

(1) 输入符号不等概，采用最大后验概率译码准则。

$$P_{XY} = \begin{bmatrix} 0.5 \times \frac{1}{3} & 0.3 \times \frac{1}{3} & 0.2 \times \frac{1}{3} \\ 0.3 \times \frac{1}{2} & 0.3 \times \frac{1}{2} & 0.4 \times \frac{1}{2} \\ 0.2 \times \frac{1}{6} & 0.3 \times \frac{1}{6} & 0.5 \times \frac{1}{6} \end{bmatrix} = \begin{matrix} & \begin{matrix} y_1 & y_2 & y_3 \end{matrix} \\ \begin{matrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{matrix} & \begin{bmatrix} \frac{1}{6} & \frac{1}{10} & \frac{1}{15} \\ \frac{3}{20} & \frac{3}{20} & \frac{1}{5} \\ \frac{1}{30} & \frac{1}{20} & \frac{1}{12} \end{bmatrix} \end{matrix}$$

$$\text{译码规则为} \begin{cases} F(y_1) = x_1 \\ F(y_2) = x_2 \\ F(y_3) = x_2 \end{cases}。$$

$$P_E = \sum_{Y, X \neq X^*} p(x_i y_j) = \left(\frac{3}{20} + \frac{1}{30}\right) + \left(\frac{1}{10} + \frac{1}{20}\right) + \left(\frac{1}{15} + \frac{1}{12}\right) = 0.483$$

$$(\text{或 } P_E = 1 - \left(\frac{1}{6} + \frac{3}{20} + \frac{1}{5}\right) = 0.483)$$

## 例题7-1

设信道矩阵为  $P = \begin{bmatrix} 0.5 & 0.3 & 0.2 \\ 0.3 & 0.3 & 0.4 \\ 0.2 & 0.3 & 0.5 \end{bmatrix}$ ，在输入符号为下列情况时，求译码规则与平均错误译码概率。

(1) 输入符号概率分布为  $\left[\frac{1}{3} \quad \frac{1}{2} \quad \frac{1}{6}\right]$ 。

(2) 输入符号等概分布。

## 解析7-1

(2) 输入符号等概分布时，采用极大似然译码准则。

$$P = \begin{bmatrix} 0.5 & 0.3 & 0.2 \\ 0.3 & 0.3 & 0.4 \\ 0.2 & 0.3 & 0.5 \end{bmatrix}$$

$$\text{译码规则为} \begin{cases} F(y_1) = x_1 \\ F(y_2) = x_2 \\ F(y_3) = x_3 \end{cases}。$$

$$P_E = \frac{1}{r} \sum_{Y, X=X^*} p(y_j | x_i) = \frac{1}{3} [(0.3 + 0.2) + (0.3 + 0.3) + (0.2 + 0.4)] \approx 0.57$$

$$(\text{或 } P_E = 1 - \frac{1}{3}(0.5 + 0.3 + 0.5) = 0.57)$$

例题7-2

设有一离散信道，其信道传递矩阵为  $\begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{6} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$ ，并设  $p(x_1) = \frac{1}{2}$ ， $p(x_2) = p(x_3) = \frac{1}{4}$ 。试分别按照最小错误概率译码

准则与最大似然译码准则确定译码规则并计算平均错误概率。

解析7-2

MAP准则：求出联合概率分布

$$P_{XY} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \times \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \times \frac{1}{2} & \frac{1}{6} \times \frac{1}{2} \\ \frac{1}{6} \times \frac{1}{4} & \frac{1}{2} \times \frac{1}{4} & \frac{1}{3} \times \frac{1}{4} \\ \frac{1}{3} \times \frac{1}{4} & \frac{1}{6} \times \frac{1}{4} & \frac{1}{2} \times \frac{1}{4} \end{bmatrix} = \begin{matrix} x_1 & x_2 & x_3 \end{matrix} \begin{matrix} y_1 & y_2 & y_3 \\ \begin{pmatrix} \frac{1}{4} \end{pmatrix} & \begin{pmatrix} \frac{1}{6} \end{pmatrix} & \frac{1}{12} \\ \frac{1}{24} & \frac{1}{8} & \frac{1}{12} \\ \frac{1}{12} & \frac{1}{24} & \begin{pmatrix} \frac{1}{8} \end{pmatrix} \end{matrix}$$

$$\text{译码规则为} \begin{cases} F(y_1) = x_1 \\ F(y_2) = x_1 \\ F(y_3) = x_3 \end{cases}$$

$$P_E = \sum_{Y, X \neq X^*} p(x_i y_j) = \left(\frac{1}{24} + \frac{1}{12}\right) + \left(\frac{1}{8} + \frac{1}{24}\right) + \left(\frac{1}{12} + \frac{1}{12}\right) = \frac{11}{24}$$

$$(\text{或 } P_E = 1 - \left(\frac{1}{4} + \frac{1}{6} + \frac{1}{8}\right) = \frac{11}{24})$$



例题7-2

设有一离散信道，其信道传递矩阵为  $\begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{6} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$ ，并设  $p(x_1) = \frac{1}{2}$ ， $p(x_2) = p(x_3) = \frac{1}{4}$ 。试分别按照最小错误概率译码

准则与最大似然译码准则确定译码规则并计算平均错误概率。

解析7-2

ML准则： $P = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{6} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$

译码规则为  $\begin{cases} F(y_1) = x_1 \\ F(y_2) = x_2 \\ F(y_3) = x_3 \end{cases}$ 。

$$P_E = \frac{1}{r} \sum_{Y, X-X^*} p(x_i | y_j) = \frac{1}{3} [(\frac{1}{6} + \frac{1}{3}) + (\frac{1}{3} + \frac{1}{6}) + (\frac{1}{6} + \frac{1}{3})] = \frac{1}{2}$$

# 错误概率 与译码规则

小节1 译码规则对错误概率的影响

小节2 译码规则

小节3 错误概率

小节4 两种典型译码规则

小节5 费诺不等式

## 费诺不等式

---

平均错误译码概率  $P_E$  与译码准则有关，译码准则与信道特性有关，故  $P_E$  与信道统计特性存在联系，且平均错误概率与信道疑义度  $H(X|Y)$  满足不等式：

$$H(X|Y) \leq H(P_E) + P_E \log(r - 1) \quad \text{费诺不等式}$$

## 费诺不等式的解读 $H(X|Y) \leq H(P_E) + P_E \log(r-1)$

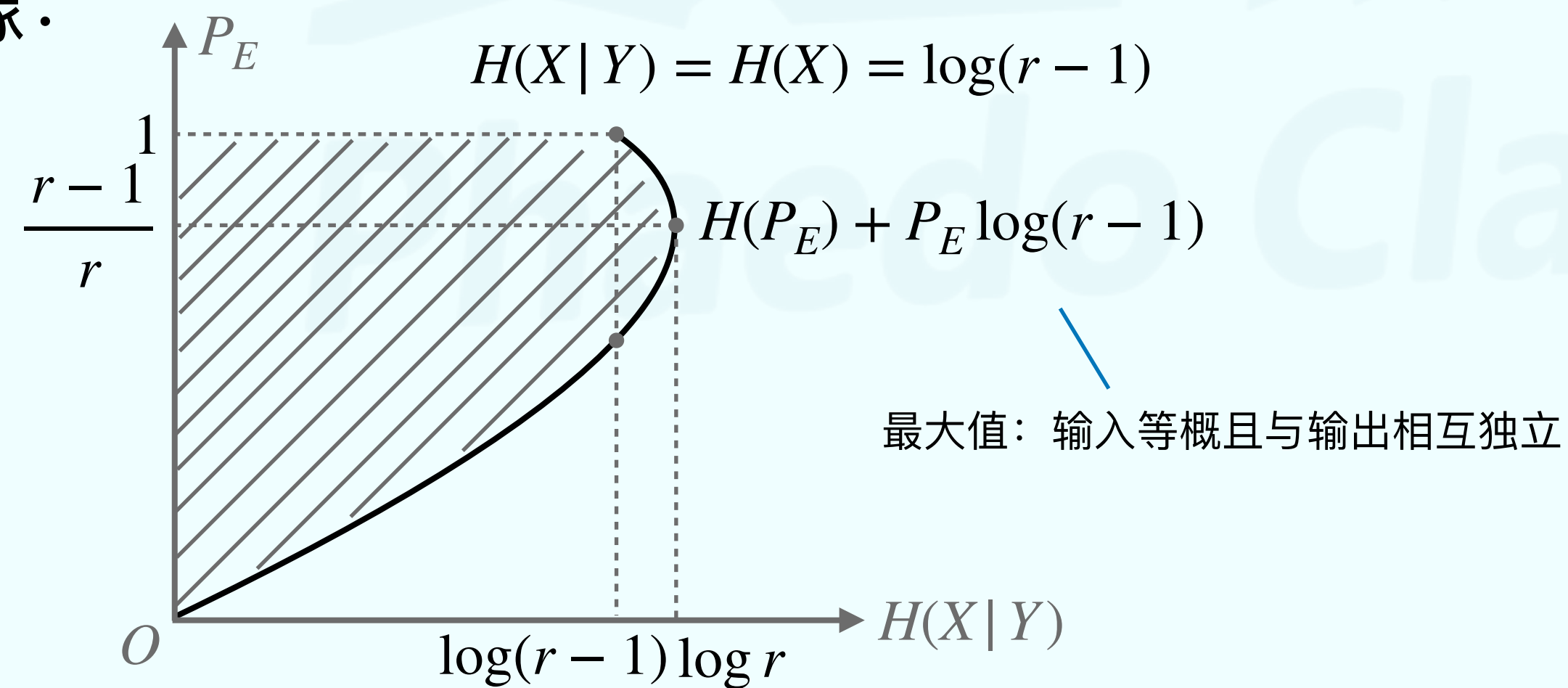
- 不论采用什么译码准则，费诺不等式均成立。

- 信道疑义度由两部分组成：

$H(P_E)$ ：是否发生错误的不确定性，即收到  $y$  后产生值为  $P_E$  的平均错误概率的平均不确定性。

当错误发生后，确定由  $(r-1)$  个输入符号中哪一个引起错误的不确定，其最大值为  $P_E \log(r-1)$ 。

- 图像：



- 物理意义：当信源、信道给定时，信道疑义度就给定了译码错误的下限。

# 错误概率 与译码方法

小节1 简单重复编码

小节2 汉明距离

## 错误概率与译码方法

---

- 对于给定信道，输入符号概率一定时，选择译码规则可使  $P_E$  最小。
- 一般数字通信系统要求平均错误概率  $P_E$  在  $10^{-6}$  和  $10^{-9}$  数量级甚至更低。
- 费诺不等式表明，要进一步降低  $P_E$ ，仅仅制定译码规则已经不够了，需通过对信道的输入符号进行编码。

# 错误概率 与译码方法

小节1 简单重复编码

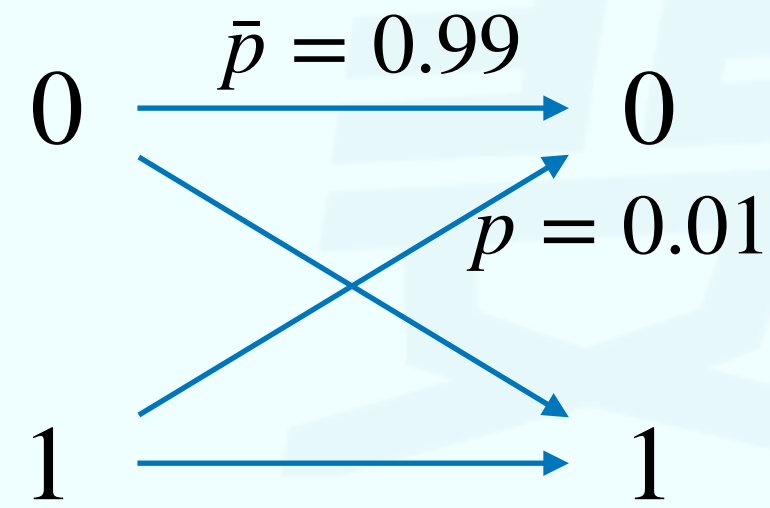
小节2 汉明距离



## 简单重复编码

在发送端把消息多重复几遍，可以使接收端接收消息时错误概率减小。

以二元对称信道为例，假设输入等概分布，



信道传递矩阵为  $P = \begin{matrix} & \begin{matrix} 0 & 1 \end{matrix} \\ \begin{matrix} 0 \\ 1 \end{matrix} & \begin{bmatrix} \bar{p} & p \\ p & \bar{p} \end{bmatrix} \end{matrix}$  (其中  $\bar{p} \gg p$ ) 。

译码规则  $\begin{cases} F(0) = 0 \\ F(1) = 1 \end{cases}$  。

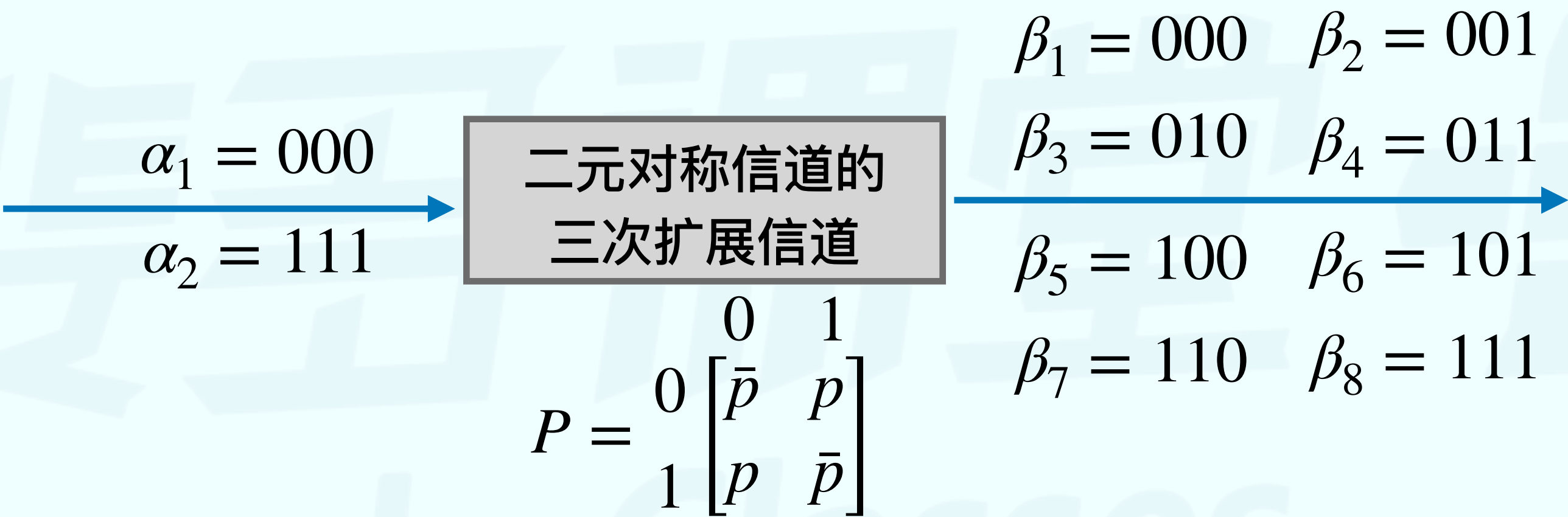
$$P_E = 1 - \frac{1}{r} \sum_{Y, X^*} p(y_j | x_i) = 1 - \frac{1}{2}(\bar{p} + \bar{p}) = 10^{-2}$$



# 简单重复编码

输入端三次重复，发 0 时，发送序列  $\alpha_1 = 000$ ，发 1 时，发送序列  $\alpha_2 = 111$ 。

由于信道存在干扰，则输出存在  $2^3 = 8$  种情况，即可视为三次无记忆扩展信道。



此时信道矩阵为  $P = \begin{matrix} & \begin{matrix} 000 & 001 & 010 & 011 & 100 & 101 & 110 & 111 \end{matrix} \\ \begin{matrix} 000 \\ 111 \end{matrix} & \begin{bmatrix} \bar{p}^3 & \bar{p}^2 p & \bar{p}^2 p & \bar{p} p^2 & \bar{p}^2 p & \bar{p} p^2 & \bar{p} p^2 & p^3 \\ p^3 & \bar{p} p^2 & \bar{p} p^2 & \bar{p}^2 p & \bar{p} p^2 & \bar{p}^2 p & \bar{p}^2 p & \bar{p}^3 \end{bmatrix} \end{matrix}$ ，且  $\bar{p} \gg p$ 。

假定输入等概分布，根据ML准则，译码准则为

$$\begin{cases} F(000) = F(001) = F(010) = F(100) = 000 = \alpha_1 \\ F(011) = F(101) = F(110) = F(111) = 111 = \alpha_2 \end{cases}$$

$$P_E = 1 - \frac{1}{r} \sum_{Y, X^*} P(y_j | x_i) \approx 3 \times 10^{-4} \text{ 降低两个数量级}$$

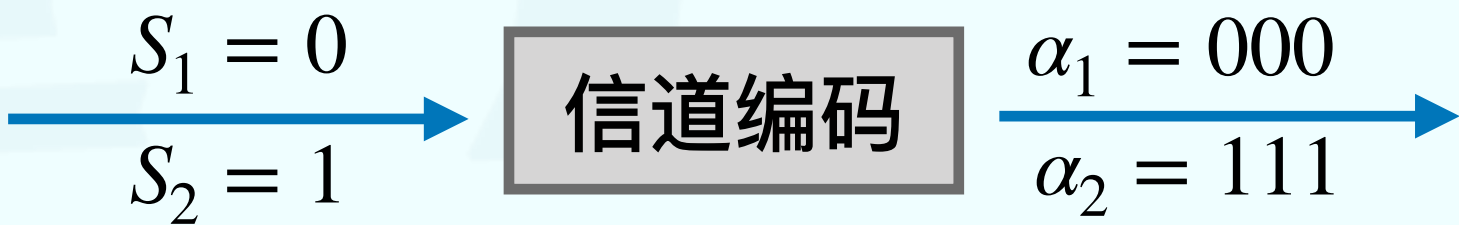
# 简单重复编码的分析

- 在输入符号集（ $r$  个信源符号）等概的条件下，每个符号平均携带的最大信息量是  $\log r$ 。
- 当用  $n$  长码元符号来传输信源符号时，每个码符号携带的平均信息量，即信道编码信息率/

信息传输率  $R = \frac{H(S)}{\bar{L}} = \frac{\log r}{n} = \frac{\log 2^k}{n} = \frac{k}{n} \text{ bit/ 码元符号}。$

$k$  : 信息位个数                       $n$  : 编码后总位长

①不重复编码时,  $n = k$  ,  $R = 1 \text{ bit/ 码符号}。$



②重复编码  $k = 1$  时, 若三次重复, 则  $R = \frac{1}{3} \text{ bit/ 码符号}。$

- $n$  增大时,  $P_E$  减小, 但  $R$  也在减小, 因此效率  $\eta$  降低,  $n \rightarrow \infty$  时,  $P_E \rightarrow 0$  , 但码率  $R \rightarrow 0$  。

如果把简单重复编码的概念推广为：在扩展信源的  $r^N$  个码符号序列中任意选  $M$  个作为信道输入，以代表  $M$  个信源消息。如，上述例子中若不选用 000 和 111 作为输入，而选用 000 、 001 作为输入， $P_E$  会高很多。

我们需要一个较为简便的方法，选择平均错误概率最小的  $M$  个序列，从而引入汉明距离。

# 错误概率 与译码方法

小节1 简单重复编码

小节2 汉明距离

## 汉明距离

---

设  $\alpha_i = x_{i_1}x_{i_2}\dots x_{i_n}$  和  $\beta_j = y_{j_1}y_{j_2}\dots y_{j_n}$  表示两个长度为  $n$  的码字序列。定义

$$D(\alpha_i, \beta_j) = \sum_{k=1}^n x_{i_k} \oplus y_{j_k}$$

称  $D(\alpha_i, \beta_j)$  为码字  $\alpha_i$  和  $\beta_j$  之间的汉明距离。

例如:  $\alpha_i = \underline{0} \underline{0} \underline{0} \underline{1} 1 0 \underline{0} \underline{1} 0 \underline{1}$

$\beta_j = 1 1 1 0 1 0 1 0 0 0$

$D(\alpha_i, \beta_j) = 7$  (有几个相异, 汉明距离就是几)

## 最小汉明距离

---

在二元码  $C$  中，任意两个码字之间的汉明距离的最小值，被称为码  $C$  的最小汉明距离。

$$D_{\min} = \min[D(w_i, w_j)] \quad (w_i \neq w_j, w_i, w_j \in C)$$

例如：设有  $n = 3$  的两组码，分别求它们的最小汉明距离。

	$C_1$	$C_2$
$\alpha_1$	0 0 0	0 0 0
$\alpha_2$	0 1 1	0 0 1
$\alpha_3$	1 0 1	0 1 0
$\alpha_4$	1 1 0	1 0 0

$C_1$  的最小汉明距离为2。

$C_2$  的最小汉明距离为1。

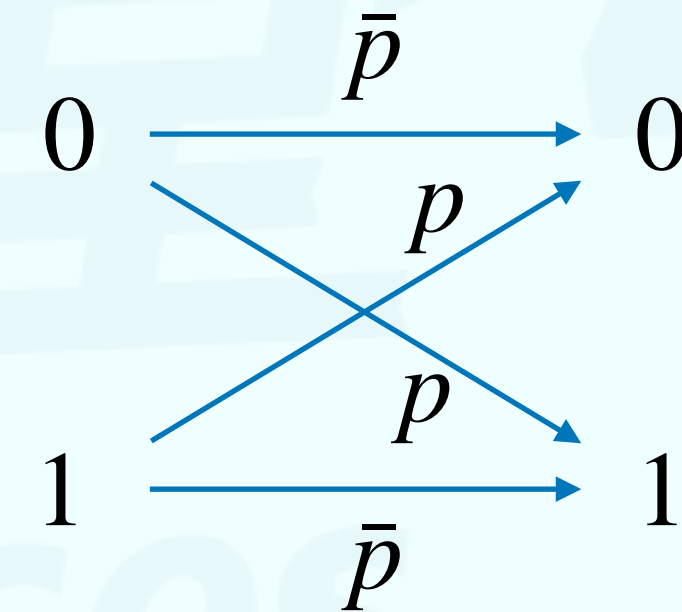


## 最小汉明距离译码准则MD

设  $\alpha_i = x_{i_1}x_{i_2}\dots x_{i_n}$  和  $\beta_j = y_{j_1}y_{j_2}\dots y_{j_n}$  表示两个长度为  $n$  的码字序列。 $\alpha_i$  为信道输入， $\beta_j$  表示信道输出， $\alpha_i$  和  $\beta_j$  的汉明距离为  $D$ 。

对于离散无记忆二元对称信道，有  $\bar{p} > p$ 。

$$\begin{aligned} p(\beta_j | \alpha_i) &= p(y_{j_1}y_{j_2}\dots y_{j_n} | x_{i_1}x_{i_2}\dots x_{i_n}) = \prod_{k=1}^n p(y_{j_k} | x_{i_k}) \\ &= (p)^D (\bar{p})^{n-D} \end{aligned}$$



根据极大似然译码准则， $p(\beta_j | \alpha^*) \geq p(\beta_j | \alpha_i)$ ， $\forall i, \bar{p} > p$ ，则  $D$  越小， $p(\beta_j | \alpha_i)$  越大，即  $D(\alpha^*, \beta_j) = D_{\min}(\alpha_i, \beta_j)$ 。

# 最小汉明距离译码准则MD

以简单重复编码的信道矩阵为例：

$$P = \begin{matrix} & \begin{matrix} 000 & 001 & 010 & 011 & 100 & 101 & 110 & 111 \end{matrix} \\ \begin{matrix} 000 \\ 111 \end{matrix} & \begin{bmatrix} \bar{p}^3 & \bar{p}^2 p & \bar{p}^2 p & \bar{p} p^2 & \bar{p}^2 p & \bar{p} p^2 & \bar{p} p^2 & p^3 \\ p^3 & \bar{p} p^2 & \bar{p} p^2 & \bar{p}^2 p & \bar{p} p^2 & \bar{p}^2 p & \bar{p}^2 p & \bar{p}^3 \end{bmatrix} \end{matrix}$$

化为码字之间的汉明距离

$$P = \begin{matrix} & \begin{matrix} 000 & 001 & 010 & 011 & 100 & 101 & 110 & 111 \end{matrix} \\ \begin{matrix} 000 \\ 111 \end{matrix} & \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & 2 & 1 & 2 & 2 & 3 \\ 3 & 2 & 2 & 1 & 2 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix} \end{matrix}$$

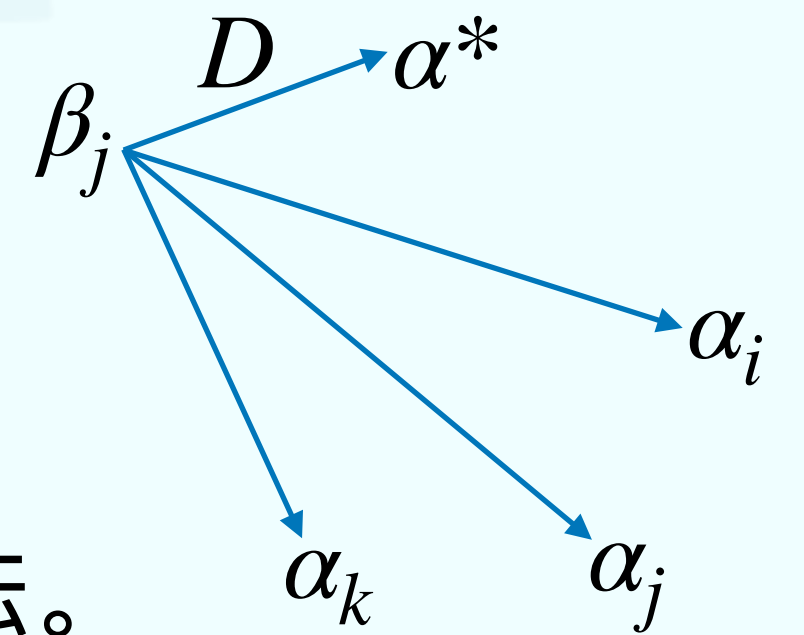
$$P_E = 1 - \frac{1}{2} \sum_{Y \cdot X^*} P(y_j | x_i) \approx 3 \times 10^{-4}$$

二者等价

$$P_E = 1 - \frac{1}{2} (2\bar{p}^3 + 6\bar{p}^2 p) \approx 3 \times 10^{-4}$$

## 最小汉明距离译码准则的解读

- 收到  $\beta_j$  后，译成与之距离最近的输入码字  $\alpha^*$ ，即把  $\beta_j$  译成与之最邻近的那个码字  $\alpha^*$ ，使  $P_E$  最小。
- 应使其他码字  $\alpha_i \neq \alpha^*$  与  $\beta_j$  的距离尽可能远，即使  $M$  个许用码字中的任何两个不同码字之间的距离尽量大，这样可保持一定的信息传输率  $R$ 。
- 综上所述： $P_E$  与各种编码、译码方法有关。
  - ① 编码可采用选择发端的  $M$  个消息所对应的码字间的最小距离  $d_{\min}$  尽可能大的方法。
  - ② 译码时采用将接收序列  $\beta_j$  译成与之距离最近的那个码字  $\alpha^*$  的译码规则。





## 最小汉明距离译码准则的解读

- 纠错能力：可纠正 1 位及以内的错误。

$$P = \begin{matrix} & 000 & 001 & 010 & 011 & 100 & 101 & 110 & 111 \\ \begin{matrix} 000 \\ 111 \end{matrix} & \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & 2 & 1 & 2 & 2 & 3 \\ 3 & 2 & 2 & 1 & 2 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix} \end{matrix}$$

纠正回 000 :  $C_3^0 \bar{p}^3 p^0 + C_3^1 \bar{p}^2 p^1$

纠正回 111 :  $C_3^0 \bar{p}^3 p^0 + C_3^1 \bar{p}^2 p^1$

$$\text{此时 } P_E = 1 - \bar{P}_E = 1 - \frac{1}{2}(C_3^0 p^0 \bar{p}^3 + C_3^1 p^1 \bar{p}^2 + C_3^0 p^0 \bar{p}^3 + C_3^1 p^1 \bar{p}^2) = 1 - (C_3^0 p^0 \bar{p}^3 + C_3^1 p^1 \bar{p}^2)$$

提前引入检、纠错能力的概念（第八讲还会介绍）

编码可以纠正  $u$  个以内错误的充要条件是  $d_{\min} = 2u + 1$ ，本例最小汉明距离为 3，因此可以纠 1 位错。

编码可以检测  $t$  个以内错误的充要条件是  $d_{\min} = t + 1$ ，本例最小汉明距离为 3，因此可以检 2 位错。

- $\bar{p} \gg p$  时，输入是否等概的影响可忽略不计，我们完全可以直接按照最大似然准则（或最小汉明距离准则）进行译码，不过译码错误概率就不能按照等概分布的公式计算了。

**例题7-3** 计算码长为  $n = 5$  的二元重复编码的错误概率，假设输入码字等概分布，无记忆二元对称信道中正确传递概率为  $\bar{p}$ ，错误传递概率  $p = 1 - \bar{p}$ ，问此码可以检测出多少错误？又能纠正多少错误？若错误传递概率  $p = 0.01$ ，求错误概率。

**解析7-3** 长度为5的二元重复编码也就是00000，11111，故可以求得汉明距离为5

因此，该二元重复编码可以检测4位及以内的错误，输入等概分布时，纠正2位及以内的错误；

错3位的概率为  $C_5^3 p^3 \bar{p}^2$

错4位的概率为  $C_5^4 p^4 \bar{p}$

错5位的概率为  $C_5^5 p^5$

此时译码错误概率为  $p_e = C_5^3 p^3 \bar{p}^2 + C_5^4 p^4 \bar{p} + C_5^5 p^5 \approx 1.03 \times 10^{-5}$

例题7-4

设某二元码为  $C = \{11100, 01001, 10010, 00111\}$ 。

- (1) 计算此码的最小距离  $d_{\min}$ ；
- (2) 计算此码的码率  $R$ ，假设码字等概分布；
- (3) 采用最小距离译码准则，试问接收序列 10000、01100 和 00100 应译成什么码字？
- (4) 此码能纠正几位码元的错误？

解析7-4

(1)  $11100 \oplus 01001 = 3$

$11100 \oplus 10010 = 3$

$11100 \oplus 00111 = 4$

$01001 \oplus 10010 = 4$

$01001 \oplus 00111 = 3$

$10010 \oplus 00111 = 3$

$\longrightarrow d_{\min} = 3$

(2)  $R = \frac{H(S)}{\bar{L}} = \frac{\log M}{n} = \frac{\log 2^k}{n} = \frac{k}{n} = \frac{2}{5} \text{ bit/码符号}。$

(3) 根据最小汉明距离译码准则，

10000 应译为 10010，01100 应译为 11100，00100 应译为 11100 或 00111 均可。

(4) 此码可纠正 1 位码元的错误， $d_{\min} = 3 = 2 \times 1 + 1$ 。



## 香农第二定理

---

内容：设有一离散无记忆平稳信源，其信道容量为  $C$ ，若编码信息率  $R < C$ 。当码长  $n$  足够大时，则至少存在一种编码，使译码错误概率任意小；相反，若信息传输率  $R > C$ ，则码长  $n$  无论多长，总也找不到使译码错误概率任意小的编码。

「说明」香农第二定理指出来“高效率、高可靠性”的信道编码的存在性，但未指出具体方法。该定理指出了信道编码的极限性能，为信道编码的研究指明方向。

- ① 高效率：信息传输率接近信道容量。
- ② 高可靠性：译码差错任意小。
- ③ 存在这种信道编码的必要条件是  $R < C$ 。



## 香农三大定理总结

---

在信源编码部分，我们介绍了香农第一定理与香农第三定理。

香农第一定理给出了本课程的第一个理论极限：实现无失真信源编码时平均码长的压缩下限为**信源熵**。

香农第三定理给出了本课程的第二个理论极限：在允许失真 $D$ 的条件下，信源最小的、可达的信息传输率是信源的**信息率失真函数**  $R(D)$ ，信息率失真函数提供了压缩的下界。

在信道编码部分，我们介绍了香农第二定理。

香农第二定理给出了本课程的第三个理论极限：实现高可靠性信道编码的信息率极限是**信道容量**。

香农信息论的三个概念：信源熵、信道容量和信息率失真函数，都是临界值，是从理论上衡量通信能够满足要求的重要极限。



