

# 信息论导论

## 第6讲 离散无记忆信道、信道容量

[信息论教材中页码范围] DMC (离散无记忆信道)、信道容量:  
p183~p191, 互信息的凹凸性: p.33

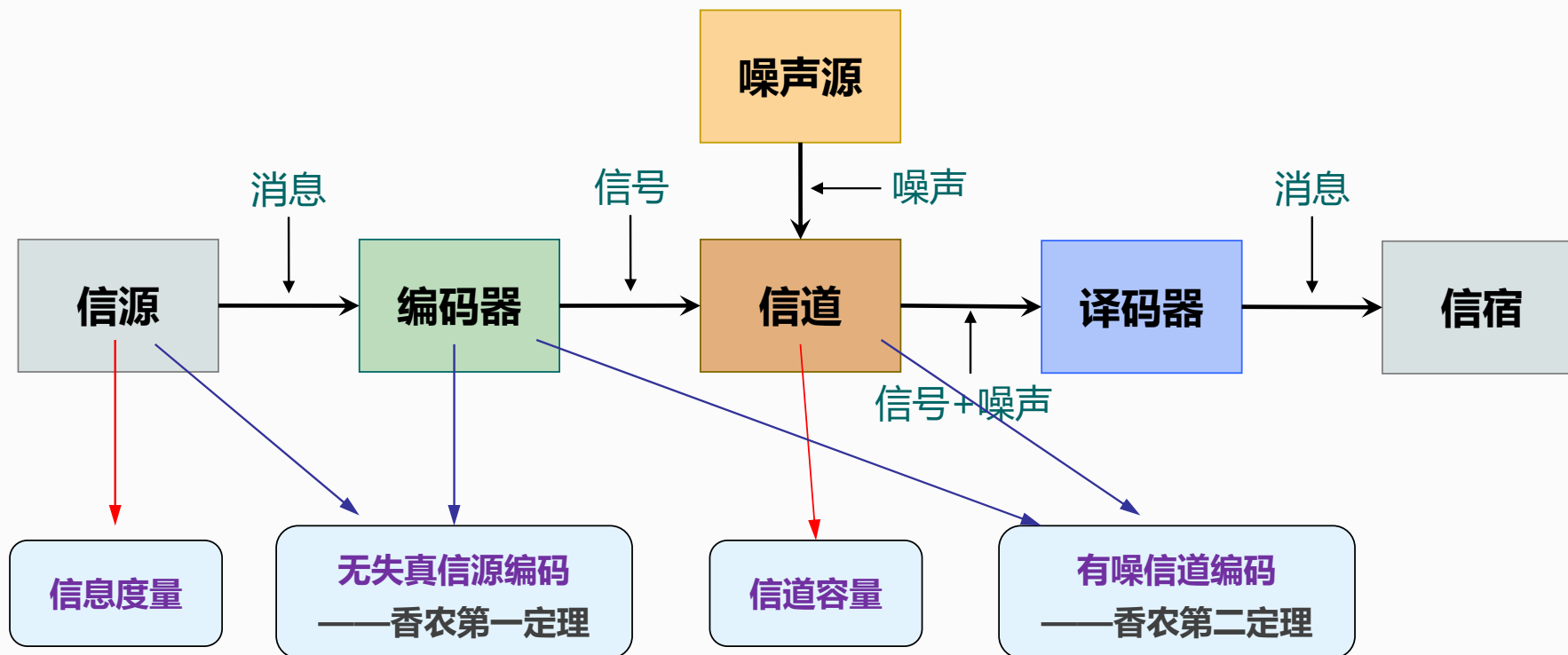
信息学部-信息科学与技术学院 吴绍华

hitwush@hit.edu.cn

# 课程内容进度安排



哈爾濱工業大學(深圳)  
HARBIN INSTITUTE OF TECHNOLOGY, SHENZHEN



课程内容学习顺序



作为导论课，本课程只讨论“离散”信源、信道

# 离散无记忆信道 (DMC, discrete memoryless channel)



哈爾濱工業大學(深圳)  
HARBIN INSTITUTE OF TECHNOLOGY, SHENZHEN



- 输入为  $X \in \mathcal{X}$ ; 输出为  $Y \in \mathcal{Y}$
- 概率转移矩阵  $\mathbf{Q}_{Y|X}$  (时不变)

$$(\mathbf{Q}_{Y|X})_{i,j} = p(y = y_j | x = x_i)$$

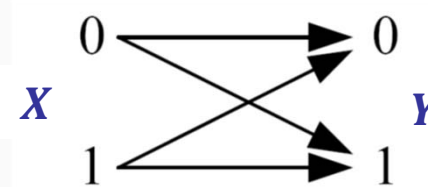
- 可得  $\mathbf{p}_Y = \mathbf{Q}_{Y|X}^T \mathbf{p}_X$
- $\mathbf{Q}_{Y|X}$ : 行和为 1, 平均列和为  $|\mathcal{X}| |\mathcal{Y}|^{-1}$
- 简单起见, 我们将使用  $\mathbf{Q}$  来表示  $\mathbf{Q}_{Y|X}$
- 无记忆信道:  $\mathbf{p}(Y_n | Y_{1:(n-1)}, X_{1:n}) = \mathbf{p}(Y_n | X_n)$

# DMC举例：二元信道



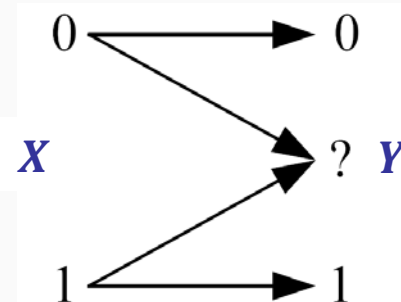
- 二元对称信道

- $\mathcal{X} = [0; 1], \mathcal{Y} = [0; 1]$
- $\mathbf{Q} = \begin{bmatrix} 1-f & f \\ f & 1-f \end{bmatrix}$



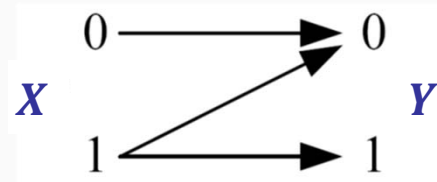
- 二元擦除信道

- $\mathcal{X} = [0; 1], \mathcal{Y} = [0; ?; 1]$
- $\mathbf{Q} = \begin{bmatrix} 1-f & f & 0 \\ 0 & f & 1-f \end{bmatrix}$



- Z 信道

- $\mathcal{X} = [0; 1], \mathcal{Y} = [0; 1]$
- $\mathbf{Q} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ f & 1-f \end{bmatrix}$



- 对称信道：Q 的所有行互为置换，所有列也互为置换。



弱对称信道：

- ①  $Q$  的每一列都具有同样的列和  $|\mathcal{X}||\mathcal{Y}|^{-1}$ 
  - 如果  $X$  是均匀分布的 (即  $p(x) = |\mathcal{X}|^{-1}$ )，那么  $Y$  也是均匀分布的

$$\begin{aligned} p(y) &= \sum_{x \in \mathcal{X}} p(y|x)p(x) = |\mathcal{X}|^{-1} \sum_{x \in \mathcal{X}} p(y|x) \\ &= |\mathcal{X}|^{-1} \times |\mathcal{X}||\mathcal{Y}|^{-1} = |\mathcal{Y}|^{-1} \end{aligned}$$

- ②  $Q$  的所有行互为置换
  - $Q$  的每一行都有着相同的行熵

$$H(Y|X) = \sum_{x \in \mathcal{X}} p(x)H(Y|X=x) = H(Q_{i,:})$$

其中  $H(Q_{i,:})$  为  $Q$  第  $i$  行的行熵

对称信道  $\Rightarrow$  弱对称信道



## 定义

一个 DMC 的信道容量定义为

$$C = \max_{\mathbf{p}_X} I(X; Y)$$

需要在所有可能的输入分布  $\mathbf{p}_X$  中找到使得  $I(X; Y)$  取最大值的分布。

## 信道容量的性质

- 由于对于固定的  $\mathbf{p}_{Y|X}$ ,  $I(X; Y)$  是关于  $\mathbf{p}_X$  的上凸函数 (Concave) (后面将证明), 因此必定存在一个唯一的最大值
- $C$  的上下界:

$$0 \leq C \leq \min(H(X), H(Y)) \leq \min(\log |\mathcal{X}|, \log |\mathcal{Y}|)$$



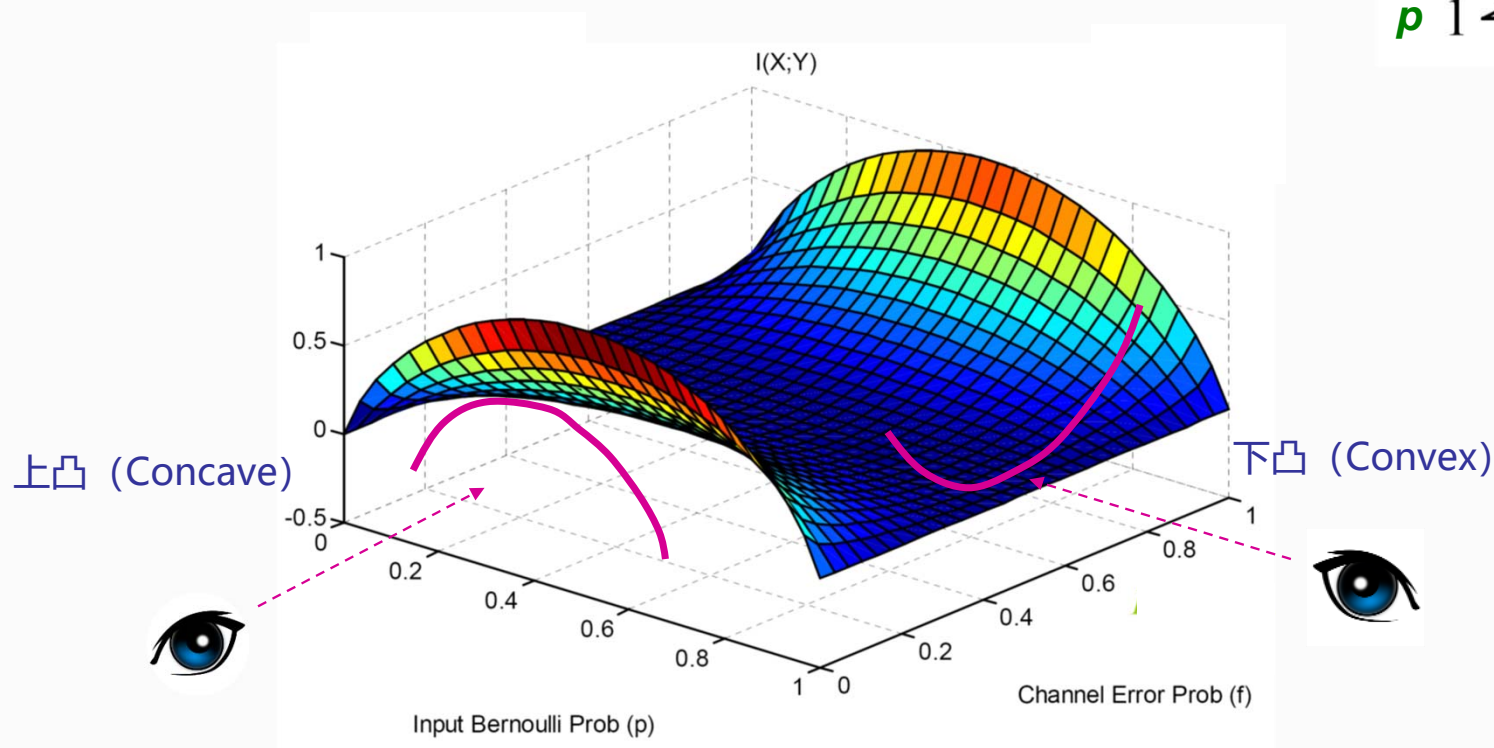
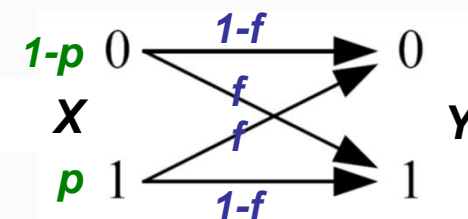
# 互信息的凹凸性 - 图例



哈爾濱工業大學(深圳)  
HARBIN INSTITUTE OF TECHNOLOGY, SHENZHEN

考虑一个输入服从伯努利分布的二元对称信道

$$I(X; Y) = H(p + f - 2pf) - H(f)$$



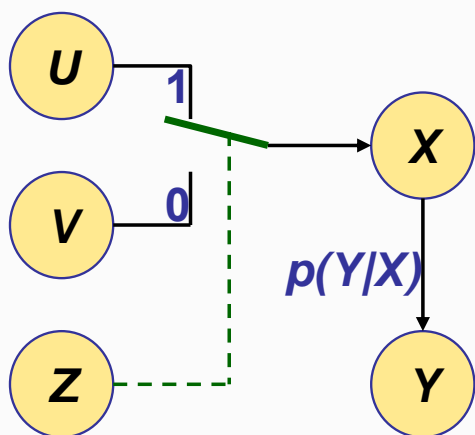
# $I(X;Y)$ 的凹凸性 – 定理



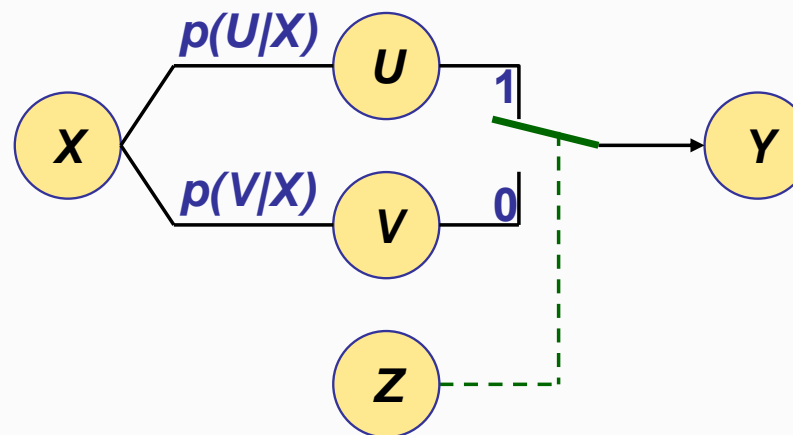
## 定理 2.7.4

互信息  $I(X;Y)$

- (a) 若固定  $p_{Y|X}$ , 是关于  $p_X$  的上凸函数 (Concave)
- (b) 若固定  $p_X$ , 是关于  $p_{Y|X}$  的下凸函数 (Convex)



(a) 固定  $p_{Y|X}$



(b) 固定  $p_X$



# 证明 - $I(X;Y)$ 是关于 $p_X$ 的上凸函数



证明.

(a) 令  $U$  与  $V$  的概率分布向量分别为  $\mathbf{p}_U$  与  $\mathbf{p}_V$ ;  $Z$  是一个服从伯努利分布的随机变量且  $p(1) = \lambda$ 。从而  $\mathbf{p}_X = \lambda\mathbf{p}_U + (1 - \lambda)\mathbf{p}_V$

$$\begin{aligned} I(X, Z; Y) &= I(X; Y) + I(Z; Y|X) \\ &= I(Z; Y) + I(X; Y|Z) \end{aligned}$$

而  $I(Z; Y|X) = H(Y|X) - H(Y|Z, X) = 0$ , 因此

$$\begin{aligned} I(X; Y) &\geq I(X; Y|Z) \\ &= \lambda I(X; Y|Z = 1) + (1 - \lambda)I(X; Y|Z = 0) \\ &= \lambda I(U; Y) + (1 - \lambda)I(V; Y) \end{aligned}$$



## 证明 - $I(X;Y)$ 是关于 $p_{Y|X}$ 的下凸函数



证明.

(b) 令  $U$  与  $V$  的概率分布向量分别为  $\mathbf{p}_{U|X}$  与  $\mathbf{p}_{V|X}$ ;  $Z$  是一个服从伯努利分布的随机变量且  $p(1) = \lambda$ 。从而  $\mathbf{p}_{Y|X} = \lambda\mathbf{p}_{U|X} + (1 - \lambda)\mathbf{p}_{V|X}$

$$\begin{aligned} I(X; Y, Z) &= I(X; Y) + I(X; Z|Y) \\ &= I(X; Z) + I(X; Y|Z) \end{aligned}$$

而  $I(X; Z) = 0$  且  $I(X; Z|Y) \geq 0$ , 因此

$$\begin{aligned} I(X; Y) &\leq I(X; Y|Z) \\ &= \lambda I(X; Y|Z = 1) + (1 - \lambda)I(X; Y|Z = 0) \\ &= \lambda I(X; U) + (1 - \lambda)I(X; V) \end{aligned}$$

□

# “N次使用信道 ( $n$ -use channel)” 的信道容量



- 对于离散无记忆信道:

$$\begin{aligned} I(X_{1:n}; Y_{1:n}) &= H(Y_{1:n}) - H(Y_{1:n} | X_{1:n}) \\ &= \sum_{i=1}^n H(Y_i | Y_{1:(i-1)}) - \sum_{i=1}^n H(Y_i | Y_{1:(i-1)}, X_{1:n}) \\ &= \sum_{i=1}^n H(Y_i | Y_{1:(i-1)}) - \sum_{i=1}^n H(Y_i | X_i) \\ &\leq \sum_{i=1}^n H(Y_i) - \sum_{i=1}^n H(Y_i | X_i) = \sum_{i=1}^n I(X_i; Y_i) \end{aligned}$$

如要取到等号, 则要求  $X_i$  相互独立  $\Rightarrow Y_i$  相互独立

- $I(X_{1:n}; Y_{1:n})$  的最大化, 可通过独立地最大化每个  $I(X_i, Y_i)$  实现 (而由于各次使用的信道是同一个 DMC, 使得各个  $I(X_i, Y_i)$  最大化的  $X_i$  必然 i.i.d.)
  - 所以: 我们可专注于求解 “单次使用信道对应的容量”, 即  $\max_{\mathbf{p}_X} I(X; Y)$

# 如何最大化 $I(X;Y)$ ——求解信道容量



哈爾濱工業大學(深圳)  
HARBIN INSTITUTE OF TECHNOLOGY, SHENZHEN

$$C = \max_{P_X} I(X;Y)$$

- 可以通过标准的非线性优化方法求取最大值，例如梯度搜索
- 一般来说，信道容量**没有闭式解**
- 但对于许多简单的信道，利用其存在的一些简单的性质（例如对称性），可以进一步求解出其信道容量

# (弱)对称信道的信道容量



- 如果信道是弱对称的:

$$\begin{aligned} I(X; Y) &= H(Y) - H(Y|X) = H(Y) - H(\mathbf{Q}_{1,:}) \\ &\leq \log |\mathcal{Y}| - H(\mathbf{Q}_{1,:}) \end{aligned}$$

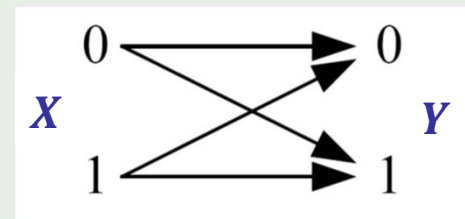
当且仅当输入为均匀分布时取得等号

因此, 弱对称信道的信道容量是  $\log |\mathcal{Y}| - H(\mathbf{Q}_{1,:})$

## 例

对于一个二元对称信道 (Binary Symmetric Channel, BSC):

- $|\mathcal{Y}| = 2$
- $H(\mathbf{Q}_{1,:}) = H(f)$
- $I(X; Y) \leq 1 - H(f)$



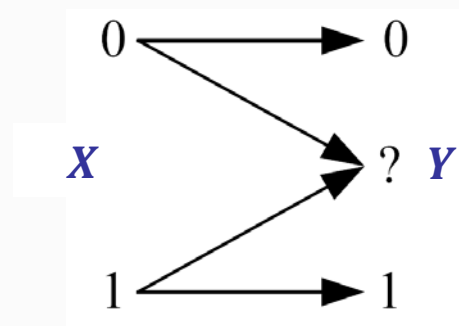
因此, BSC 的信道容量为  $1 - H(f)$

# 二元擦除信道 (BEC) 的容量



- 二元擦除信道

- $\mathcal{X} = [0; 1], \mathcal{Y} = [0; ?; 1]$
- $\mathbf{Q} = \begin{bmatrix} 1-f & f & 0 \\ 0 & f & 1-f \end{bmatrix}$



## 例

对于一个二元擦除信道 (Binary Erasure Channel, BEC):

$$\begin{aligned} I(X; Y) &= H(X) - H(X|Y) \\ &= H(X) - p(Y=0) \times 0 + p(Y=1) \times 0 + p(Y=?)H(X|Y=?) \\ &= H(X) - fH(X) = (1-f)H(X) \leq 1-f \end{aligned}$$

因此, BEC 的信道容量为  $1-f$ 。备注: 发送信息  $H(X)$  中有占比为  $f$  的部分擦除/丢失了, 因此信道容量应为  $(1-f)\max_{\mathbf{p}_X} H(X) = 1-f$  (当  $X$  是均匀分布时达到)。



# 不对称信道的容量：举例

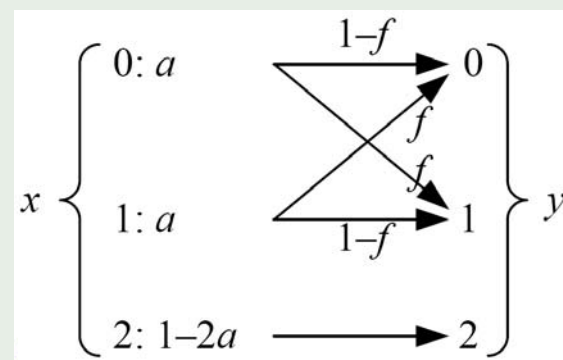


例

- $\mathcal{X} = \mathcal{Y} = [0; 1; 2]$ ,  $\mathbf{p}_X = [a; a; 1 - 2a]$

$$\mathbf{Q} = \begin{bmatrix} 1-f & f & 0 \\ f & 1-f & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

- 因此  $\mathbf{p}_Y = \mathbf{Q}^T \mathbf{p}_X = \mathbf{p}_X$



$$H(Y) = -2a \log a - (1 - 2a) \log(1 - 2a)$$

$$H(Y|X) = 2aH(f) + (1 - 2a)H(1) = 2aH(f)$$

为了求得  $C$ ，我们需要最大化  $I(X; Y) = H(Y) - H(Y|X)$

# 不对称信道的容量：举例



解

$$I = H(Y) - H(Y|X) = -2a \log a - (1 - 2a) \log(1 - 2a) - 2aH(f)$$

$$\frac{dI}{da} = -2 \log a - 2 \log e + 2 \log e + 2 \log(1 - 2a) - 2H(f) = 0$$

$$\Rightarrow \log \frac{1 - 2a}{a} = \log(a^{-1} - 2) = H(f) \Rightarrow a = \left(2 + 2^{H(f)}\right)^{-1}$$

$$\Rightarrow C = -2a \log a - (1 - 2a) \log(1 - 2a) - 2a \log \frac{1 - 2a}{a} = -\log(1 - 2a)$$

例如,

- $f = 0 \Rightarrow H(f) = 0 \Rightarrow a = 1/3 \Rightarrow C = \log 3 = 1.585 \text{ bits}$
- $f = 1/2 \Rightarrow H(f) = 1 \Rightarrow a = 1/4 \Rightarrow C = \log 2 = 1 \text{ bits}$



- 信道容量的定义:

$$C = \max_{\mathbf{p}_X} I(X; Y)$$

- 信道容量的性质:

- $C$  的上下限

$$0 \leq C \leq \min(H(X), H(Y)) \leq \min(\log |\mathcal{X}|, \log |\mathcal{Y}|)$$

- 存在唯一的最大值, 因为对于固定的  $\mathbf{p}_{Y|X}$ ,  $I(X; Y)$  是关于  $\mathbf{p}_X$  的上凸函数 (Concave)

- 对称信道的容量:

$$\log |\mathcal{Y}| - H(\mathbf{Q}_{1,:})$$



结束