

信息论导论

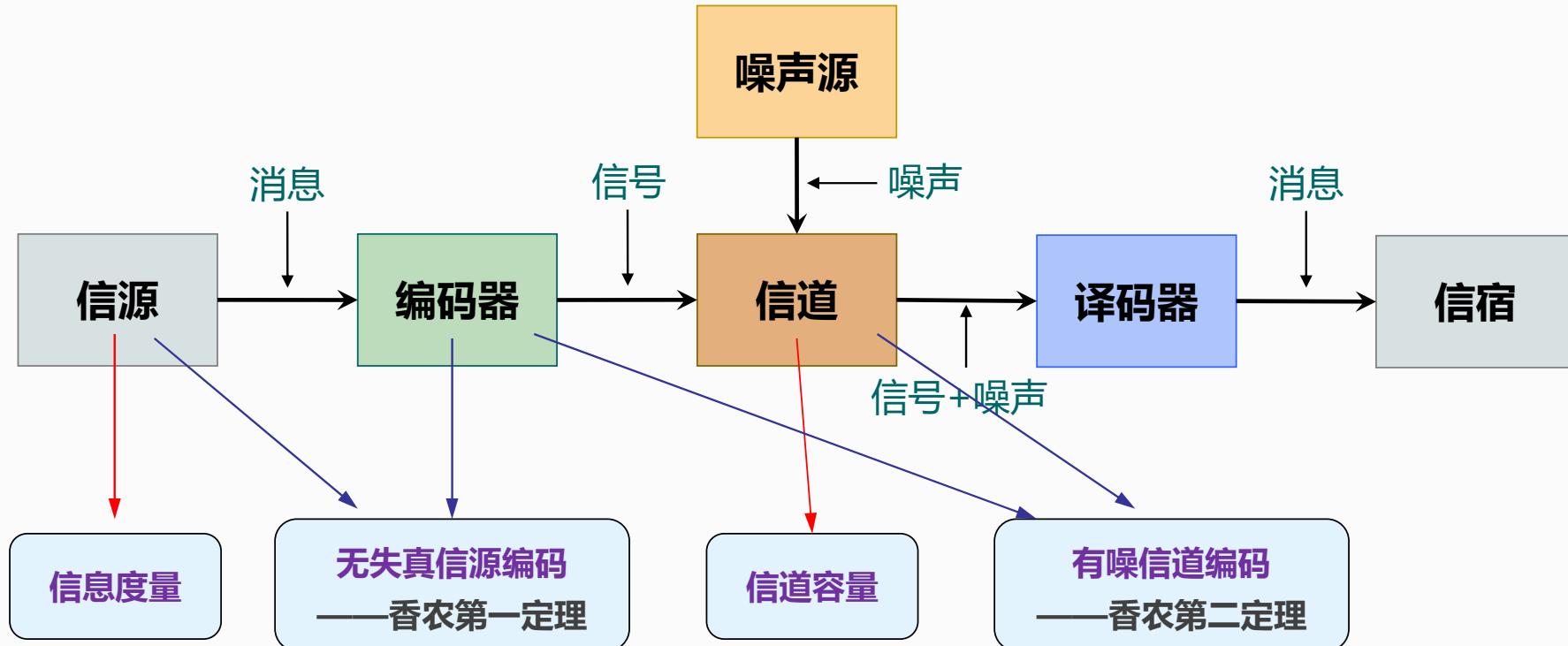
第6讲 离散无记忆信道、信道容量

[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



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)



- 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

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

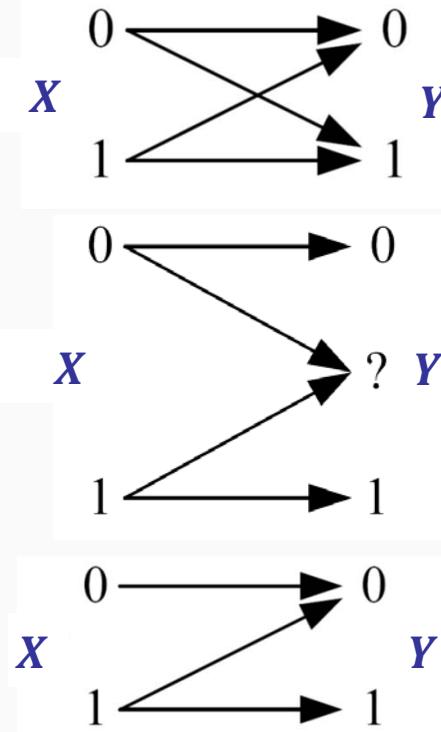
- 二元擦除信道

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

- 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: \mathbf{Q} 的所有行互为置换, 所有列也互为置换。



弱对称信道：

- ① \mathbf{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 \mathbf{Q} 的所有行互为置换
 - \mathbf{Q} 的每一行都有着相同的行熵

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

其中 $H(\mathbf{Q}_{i,:})$ 为 \mathbf{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

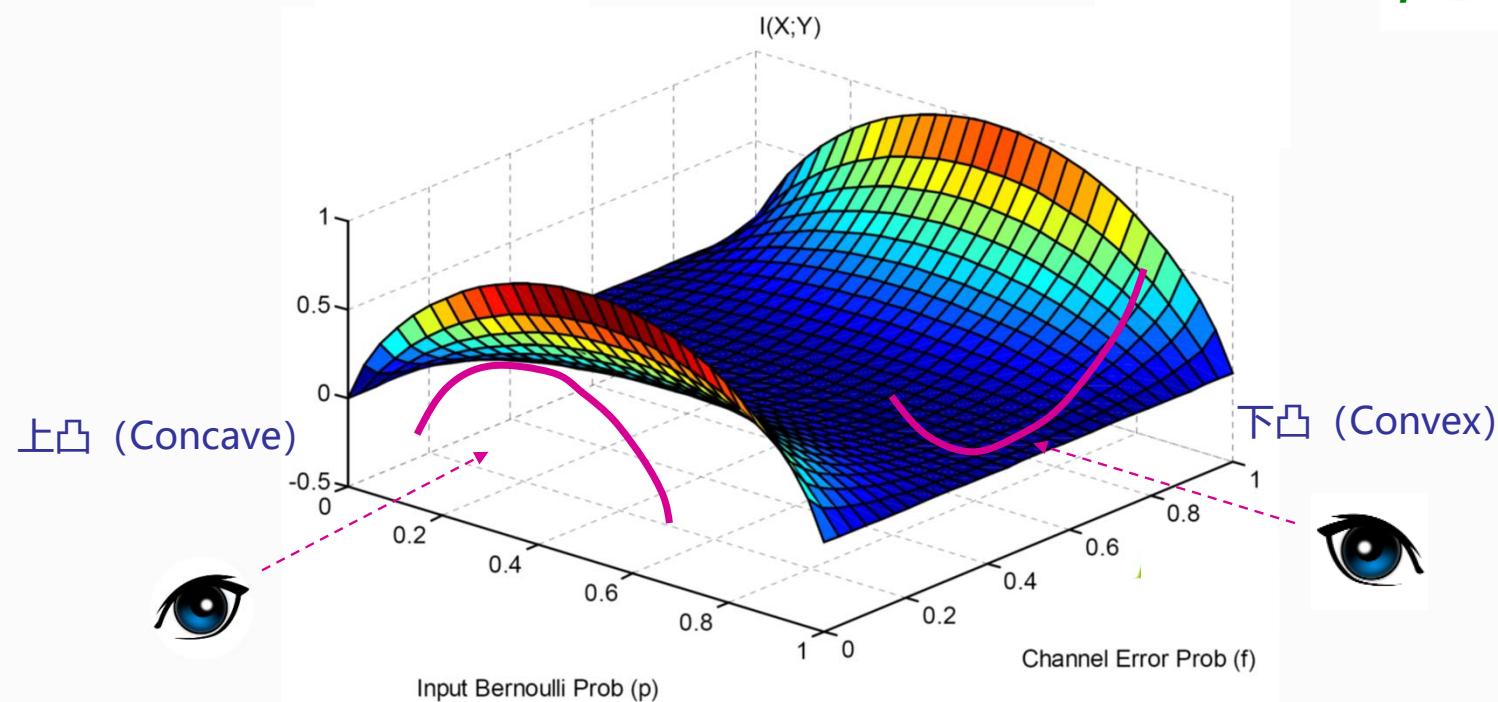
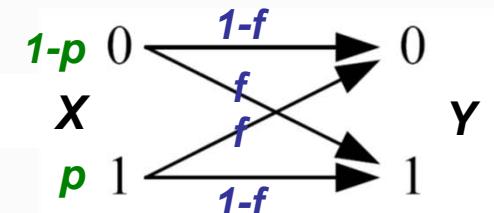
- 由于对于固定的 $\mathbf{p}_{Y|X}$, $I(X; Y)$ 是关于 \mathbf{p}_X 的上凸函数 (Concave) (后面将证明), 因此必定存在一个唯一的最大值
- C 的上下界:

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

互信息的凹凸性 - 图例

考虑一个输入服从伯努利分布的二元对称信道

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

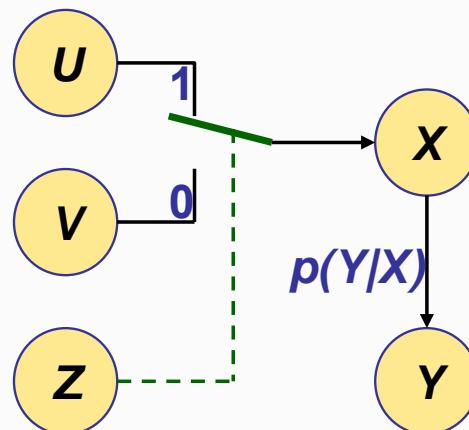


$I(X;Y)$ 的凹凸性 – 定理

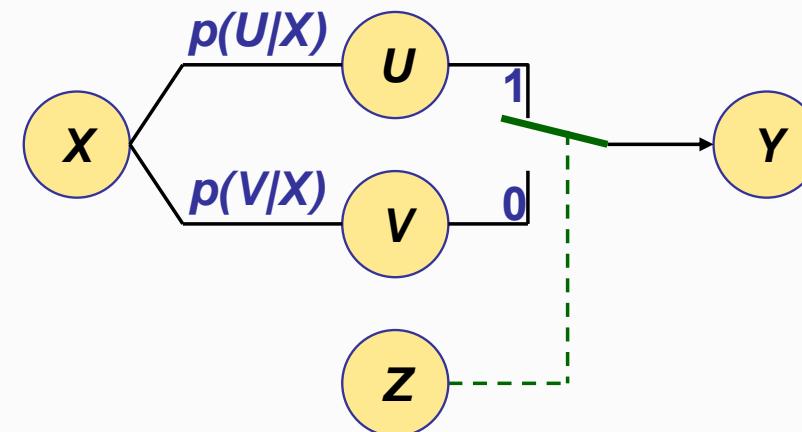
定理 2.7.4

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 $\max_{p_X} I(X; Y)$

如何最大化 $I(X;Y)$ ——求解信道容量



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

- 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：

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

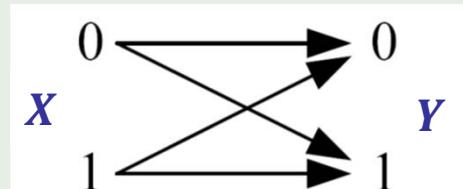
$$\leq \log |\mathcal{Y}| - H(\mathbf{Q}_{1,:}) \quad \xrightarrow{\text{当且仅当输入为均匀分布时取得等号}}$$

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)：

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

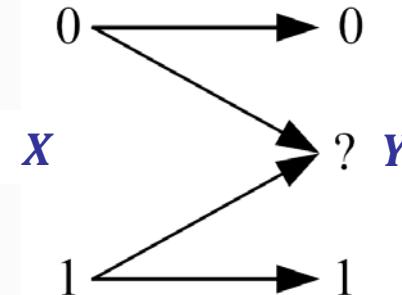


因此，BSC 的信道容量为 $1 - H(f)$

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)。

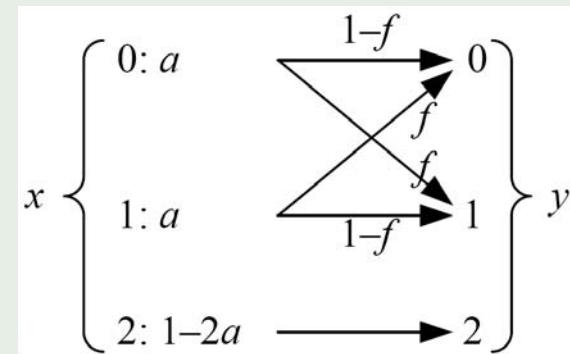
不对称信道的容量：举例

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：

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



哈爾濱工業大學(深圳)

HARBIN INSTITUTE OF TECHNOLOGY, SHENZHEN

结束