

第二版 . §2.2. 随机过程的信息度量.

记作:

$$H(X_1 \cdots X_{m+n}) \leq H(X_1 \cdots X_m) + H(X_{m+1} \cdots X_{m+n}). \quad h(m+n) \leq h(m) + h(n)$$

引理: $f(n)$ 满足上式, 半可加. 则

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} f(n) = \inf_n \frac{1}{n} f(n)$$

Define. $H_\infty(X) \stackrel{\text{def}}{=} \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} H(X_1 \cdots X_n).$

(平稳信源熵率) $= \inf_n \frac{1}{n} H(X_1 \cdots X_n)$

引理

平稳过程 \rightarrow 平稳信源

遍历过程 \rightarrow 遍历信源

$\{X_{t_1}, X_{t_2}, \cdots, X_{t_k}\}$ 与

$\{X_{t_1+h}, \cdots, X_{t_k+h}\}$ 同分布

$$H'_\infty(X) \stackrel{\text{def}}{=} \lim_{n \rightarrow \infty} H(X_n | X_{n-1}, \cdots, X_1) \quad \Delta$$

且 $H_\infty(X) = H'_\infty(X)$

平稳分布: 一种概率分布, 具有某种不变性质的概率分布.

(无记忆信源熵率) $H_\infty(X) = H(X_1)$

(k-阶平稳马氏信源) $H_\infty(X) = H(X_{k+1} | X_k, \cdots, X_1) \xrightarrow{k=1} H_\infty(X) = H(X_2 | X_1).$

Define. (冗余度) $\log \|X\| - H_\infty(X)$. 描述信源输出符号携带信息有效程度

§2.3. 渐近等分性质. (考试未涉及).

The. 2.3.1. $-\frac{1}{n} \log p(X^n)$ 概率收敛至 $H(X)$. (proof. page. 35).

即 $\Pr \{ | -\frac{1}{n} \log p(X^n) - H(X) | < \varepsilon \} > 1 - \varepsilon.$

$\xrightarrow{\text{}} W_\varepsilon^{(n)} = \{ X^n \mid | -\frac{1}{n} \log p(X^n) - H(X) | < \varepsilon \} \quad \Delta$

弱典型序列集 (ε -典型序列)

$$\Delta (1 - \varepsilon) 2^{n(H(X) - \varepsilon)} \leq \|W_\varepsilon^{(n)}\| \leq 2^{n(H(X) + \varepsilon)}.$$

$$p(X^n) \approx 2^{-nH(X)}, \quad \|W_\varepsilon^{(n)}\| \sim 2^{nH(X)}.$$

意义: $\frac{\|W_\varepsilon^{(n)}\|}{\|X\|^n} \rightarrow 0$, 即大概率出现的序列只有极小一部分

§2.4.

$$\begin{cases} X^n \in W_\varepsilon^{(n)} \longrightarrow \text{正常编码} \\ X^n \notin W_\varepsilon^{(n)} \longrightarrow \text{统一编为1. (ERROR). 误差概率 } P_e < \varepsilon. \end{cases}$$

记码率: $\frac{1}{n} \log M$, $M = \|W_\varepsilon^{(n)}\|$. 码率: ②

* 若以更广低码率压制, 则会使 $P_e \rightarrow 1$. 上述已是极限

(信源编码定理). $X_1 \cdots X_n$ 无记忆;

1). 码率 $R = \frac{1}{n} \log M > H(X)$ 时, 可以有如上编码且 $P_e \rightarrow 0$

2). $\text{—————} < H(X)$ 时, 任以 R 编码有 $P_e \rightarrow 1$ (不可用).

* 编码效率 $\eta = \frac{H(X)}{R}$.

§2.5. The. 2.5.1. $X_1 \cdots X_n \cdots$ 独立同分布: $-\frac{1}{n} \log \Pr(X_1, \dots, X_n)$ 以概率1收敛到 $H(X_1) = H(P)$.

~~The. 2.5.2. X_1, X_2, \dots 遍历的平稳序列, 则~~

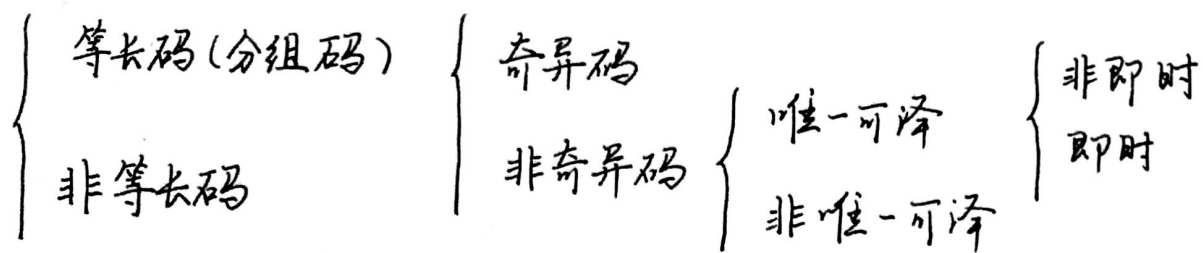
The. 2.5.3. X_1, X_2, \dots 取自有限字母集 \mathcal{X} . 平稳、遍历、马氏. 则

$$\lim_{n \rightarrow \infty} -\frac{1}{n} \log \Pr\{X_1, X_2, \dots, X_n\} = H(X_2 | X_1).$$

以概率1成立.

(Proof. page. 41).

第二版. §3.1. 由 CHAPTER. 只要 $R > H(X)$ 就存在编译方案. s.t. $P_e \rightarrow 0$.



编码: $f: \mathcal{X}^n \rightarrow \mathcal{U}^k$: $f(x^n) = \underline{u^k} \in \mathcal{U}^k$ 称为码字. (x^n) 表示 x^n 的码字长.

译码: $\varphi: \mathcal{U}^k \rightarrow \mathcal{X}^n$

码率 (编码速率): $R = \frac{k}{n} \cdot \log_2 D$, $D = \|\mathcal{U}\|$. \mathcal{U} 称为码字集

$N = \|\mathcal{X}\|$. 则无错编码 f 码率: $R = \frac{k}{n} \log_2 D \geq \log_2 N \triangleq$ 因为 $D^{\frac{k}{n}} \geq N^{Rn}$.

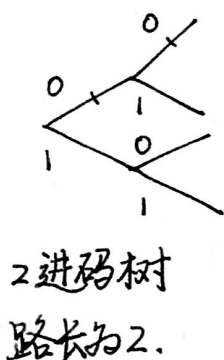
渐近无错 f 码率: $R = \frac{1}{n} \log_2 M \sim H(X)$.

(上述为等长编码)

§3.2. 变长编码.

def. f^* 是 f 的有限扩张码: $f^*(x_1 \dots x_m) = (f(x_1) \dots f(x_m))$.

码树构造及时码:



满树 & 非满树.

选即时码原则: 选中一个结点, 则其之后所有有均不可再选.

$\left\{ \begin{array}{l} l_{\max}: \text{最大码字长.} \\ l_i: \text{第 } i \text{ 层.} \end{array} \right.$

有: $\sum_i D^{-l_i} \leq 1$. (Kraft).

(D 是进制).

(即: 所有后继结点数 \geq 既有结点数)

\Rightarrow (Kraft 不等式): 满足 $\sum_i D^{-l_i} \leq 1$ 则必存在一个即时码 ($l_1 \dots l_m$). (码长).

反之亦然. 若 ($l_1 \dots l_m$) 即时. 则有 $\sum_i D^{-l_i} \leq 1$ 成立.

满足 Kraft 未必最优; 平均码长 $\sum p(x_i) p_i l_i = \bar{L}$

为使 \bar{L} 最小: (Larange 乘子法求解). Page. 52.

\Rightarrow (最优码长定理): D 进制平均码长 \bar{L} : $\bar{L} \geq H_D(X) = -\sum_{i=1}^m p_i \log_D p_i$
 Proof. page. 52. 当且仅当 $D^{-l_i} = p_i$ 时等号成立.

按此构造码称为 香农码

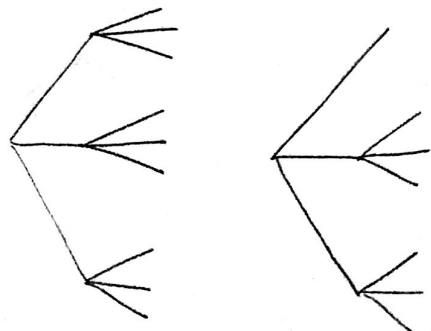
$$l_i = \lceil \log_D \frac{1}{p_i} \rceil$$

推广到无穷: $n \rightarrow +\infty$ 时 最优码平均码长 就是 $H_\infty(X)$. (平稳遍历).
 $H(X_1)$ (平稳独立同分布)
 $H(X_2|X_1)$ (平稳马氏).

def. 冗余度: $\bar{L} - H_D(X)$. or $l^* - H_\infty(X)$.

相对冗余度: $1 - \frac{H_D(X)}{\bar{L}}$ or $1 - \frac{H_\infty(X)}{l^*}$

满树 \neq 完全树 (只要求有的结点满分支)



满树 > 完全树

第5版 §4.1 信道编码器编码速率: $R = \frac{1}{n} \log \|W\|$ 码率上限即是信道容量

$$(f, g) \begin{cases} f: \mathcal{W} \rightarrow \mathcal{X}^n \\ g: \mathcal{Y}^n \rightarrow \mathcal{W} \end{cases}$$

$$P_e = P\{g(f(W)) \neq W\}$$

$$I(X; Y) = \sum \sum p(x, y) \log \frac{p(x, y)}{p(x) \cdot p(y)} = \sum p(x) \sum_{\mathcal{Q}} p(y|x) \cdot \log \frac{p(y|x)}{\sum_{\mathcal{Q}} p(y|x)}$$

$$= I(p; Q).$$

(离散无记忆)

信道容量: $C = \max I(X; Y)$. 有记忆: $\lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{N} \max I(X_1, \dots, X_N; Y_1, \dots, Y_N)$

对称信道: 每一行都是其他行的置换.

每一列都是其他列的置换.

$$C = \log \|\mathcal{Y}\| - h(\mathcal{X})$$

弱对称信道: 每一行都是其他行的置换.

每一列元素和相等.

$$C = \log \|\mathcal{Y}\| - h(\mathcal{X})$$

信道容量计算: $p^*(x)$ 是使 $I(p, Q)$ 即 $I(X, Y)$ 最大的充要条件:

$$D(Q(y|x) \| p(y)) \Big|_{p(x)} \begin{cases} = C, & p^*(x) > 0 \\ \leq C, & p^*(x) = 0 \end{cases} \quad (\text{边界条件}).$$

$$\text{其中 } p(y) = \sum_x p(x) \cdot Q(y|x).$$

* $p^*(x)$ 不一定唯一, 但 $p^*(y)$ 是唯一的

信道容量性质: $C \geq 0$

$$C \leq \log \|\mathcal{X}\| \quad (I(X; Y) \leq H(X) \leq \log \|\mathcal{X}\|)$$

$$C \leq \log \|\mathcal{Y}\|.$$

§4.3. $[X, Q(y|x), Y], (M, n)$:

1. 消息集 $\mathcal{W} = \{1, 2, \dots, M\}$.
2. 编码 $f: \mathcal{W} \rightarrow \mathcal{X}^n$. $\downarrow \{x^n(1), \dots, x^n(M)\}$
3. 译码 $g: \mathcal{Y}^n \rightarrow \mathcal{W}$
4. 码率 $R = \frac{1}{n} \log M$. (码率)

码率出现在 $\begin{cases} 1. \text{普通的 } \frac{1}{n} \log M \\ 2. \text{分组码的 } \frac{K}{n} \log D \end{cases}$

误差: $\lambda_i = \Pr\{g(Y^n) \neq i \mid X^n = x^n(i)\}$ (第 i 个信息: $i \in \mathcal{W}$).

最大误差: $\lambda^{(n)} = \max_{i \in \mathcal{W}} \lambda_i$, 平均: $P_e = \frac{1}{M} \sum_i \lambda_i$

码率 R 可达: $\lim_{n \rightarrow \infty} \lambda^{(n)} = 0$. $(2^{nR}, n)$ 码. (M, n) . $R = \frac{1}{n} \log M$.

与信道容量一致 C .

$R < C$ 则必可达, 可达 R 必有 $R \leq C$.

(R 渐近等分性质).

def. n 长联合典型序列 $\{(x^n, y^n)\}$ 集 $\mathcal{W}_\varepsilon^{(n)}$ 为

考什么?

$$\mathcal{W}_\varepsilon^{(n)} = \{ (x^n, y^n) \in \mathcal{X}^n, \mathcal{Y}^n : \begin{aligned} & \left| -\frac{1}{n} \log p(x^n) - H(X) \right| < \varepsilon \\ & \left| -\frac{1}{n} \log p(y^n) - H(Y) \right| < \varepsilon \\ & \left| -\frac{1}{n} \log p(x^n, y^n) - H(X, Y) \right| < \varepsilon \end{aligned} \}$$

$$\left| -\frac{1}{n} \log p(y^n) - H(Y) \right| < \varepsilon$$

$$\left| -\frac{1}{n} \log p(x^n, y^n) - H(X, Y) \right| < \varepsilon$$