

第四章无失真信源编码

第二节渐进等分性

陈兴同

中国矿业大学 数学学院

2021 年 8 月

内容提要

① 本节预引理

WPS PDF编辑试用

内容提要

- ① 本节预引理
- ② 弱大数定律

WPS PDF编辑试用

内容提要

- ① 本节预引理
- ② 弱大数定律
- ③ 消息序列

WPS PDF编辑试用

内容提要

- ① 本节预引理
- ② 弱大数定律
- ③ 消息序列
- ④ 弱典型序列

内容提要

- 1 本节预引理
- 2 弱大数定律
- 3 消息序列
- 4 弱典型序列
- 5 渐近等分性

本节引言：

在对信源发出的消息序列进行分组编码时，通常要划分成很多 n 长的消息，然后再进行编码。但每个分组出现的概率可能互不相同，有些会非常小。利用大数定律可以将分组后的 n 长消息进一步分成典型与非典型消息，在编码时只对典型消息进行编码，这种方式进行编码造成的译码误差会充分小。

依概率收敛:

定义4.2.1

设 $\{\xi_n\}_{n=1}^{\infty}$ 是定义在同一个字符集上的随机变量序列, ξ 是一个常数或随机变量。如果对 $\forall \varepsilon > 0$ 总有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|\xi_n - \xi| \geq \varepsilon\} = 0,$$

则称序列 $\{\xi_n\}_{n=1}^{\infty}$ 依概率收敛于 ξ , 记作 $\xi_n \xrightarrow{P} \xi$ 。

这是概率论中的一种弱收敛, 与它相关的大数定律称为弱大数定律。

弱大数定律:

设 $\{\xi_n\}_{n=1}^{\infty}$ 是随机变量序列, 若存在一个数列 $\{a_n\}_{n=1}^{\infty}$ 使得

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i - a_n \right| \geq \varepsilon \right\} = 0 \text{ 亦即 } \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i - a_n \xrightarrow{P} 0,$$

则称该随机变量序列满足**弱大数定律**。大数定律有多个, 本章只用到辛钦大数定律。

定理4.2.1

(辛钦大数定律) 设随机变量序列 $\{\xi_n\}_{n=1}^{\infty}$ 独立同分布, 并且数学期望为 μ , 则

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i \xrightarrow{P} \mu.$$

更多大数定律参考文献 [1]。

续证明:

消息序列

设离散无记忆信源的字符空间 \mathcal{X} 中有如下分布:

$$X \sim p(x) = \begin{pmatrix} a_1 & a_2 & \cdots & a_N \\ p_1 & p_2 & \cdots & p_N \end{pmatrix}, x \in \mathcal{X}. \quad (3.1)$$

引入记号 (1) n 长随机向量 $X^{(n)} = (X_1, X_2, \cdots, X_n)$ 表示信源发出的 n 长消息, 取自全体 n 长消息集合

$$\mathcal{X}^n = \left\{ x^{(n)} = (x_1, x_2, \cdots, x_n) \mid x_i \in \mathcal{X}, i = 1, 2, \cdots, n \right\},$$

由于是离散无记忆信源, 故 $X^{(n)}$ 的分布律为

$$p(x^{(n)}) = p(x_1, x_2, \cdots, x_n) = P\{X_1 = x_1, X_2 = x_2, \cdots, X_n = x_n\} = \prod_{i=1}^n p(x_i)$$

续:

(2) 随机变量 X 的函数 $p(X)$ 也是随机变量, 它的概率分布是

$$p(X) \sim \begin{pmatrix} p_1 & p_2 & \cdots & p_N \\ p_1 & p_2 & \cdots & p_N \end{pmatrix}.$$

(3) 随机向量 $X^{(n)}$ 的函数 $p(X^{(n)})$ 也是随机向量, 表达式是

$$p(X^{(n)}) = p(X_1)p(X_2) \cdots p(X_n). \quad (4.3)$$

(4) 因随机变量 $p(X^{(n)}) > 0$, 故

$$Z_n = \log p(X^{(n)}), n = 1, 2, \dots$$

也是一个随机变量, 它的取值为

$$z_n = \log p(x^{(n)}) = \sum_{i=1}^n \log p(x_i), n = 1, 2, \dots,$$

而取这个值的概率为

$$p(x^{(n)}) = p(x_1)p(x_2) \cdots p(x_n).$$

例题 4.2.1:

设二进离散无记忆信源 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 字符空间中分布为

$$X \sim p(x) = \begin{pmatrix} a_1 & a_2 \\ 0.25 & 0.75 \end{pmatrix},$$

考虑消息序列的编码问题。

首先 $H(X) = 0.562\text{nats} = 0.811\text{bits}$ 。

(1) 随机变量 $p(X)$ 的分布

$$\text{是: } p(X) \sim \begin{pmatrix} p(a_1) & p(a_2) \\ 0.25 & 0.75 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.25 & 0.75 \\ 0.25 & 0.75 \end{pmatrix}.$$

续解:

(2) 2 长消息或随机变量 $X^{(2)}$ 的取值共有 4 个, 分别为 $a_1a_1, a_1a_2, a_2a_1, a_2a_2$, 而随机变量 $p(X^{(2)})$ 的取值为

$$p(a_1a_1) = 0.0625, p(a_1a_2) = 0.1875, p(a_2a_1) = 0.1875, p(a_2a_2) = 0.5625$$

其概率分布为

$$p(X^{(2)}) \sim \begin{pmatrix} 0.0625 & 0.1875 & 0.5625 \\ 0.0625 & 0.375 & 0.5625 \end{pmatrix},$$

而随机变量 $\log p(X^{(2)})$ 的分布律为

$$\log p(X^{(2)}) \sim \begin{pmatrix} \log 0.0625 & \log 0.1875 & \log 0.4625 \\ 0.0625 & 0.375 & 0.5625 \end{pmatrix}.$$

续解:

(3) 3 长的消息或随机变量 $X^{(3)}$ 的取值为

$$a_1 a_1 a_1, a_1 a_1 a_2, a_1 a_2 a_1, a_2 a_1 a_1, a_2 a_1 a_2, a_1 a_2 a_2, a_2 a_2 a_1, a_2 a_2 a_2,$$

它的函数 $p(X^{(3)})$ 取值为

$$p(a_1 a_1 a_1) = 0.015625, p(a_1 a_1 a_2) = 0.046875 = p(a_1 a_2 a_1) = p(a_2 a_1 a_1),$$

$$p(a_2 a_1 a_2) = p(a_2 a_2 a_1) = p(a_1 a_2 a_2) = 0.140625, p(a_2 a_2 a_2) = 0.421875,$$

其分布律为

$$p(X^{(3)}) \sim \begin{pmatrix} 0.015625 & 0.046875 & 0.140625 & 0.421875 \\ 0.015625 & 0.140625 & 0.421875 & 0.421875 \end{pmatrix},$$

而随机变量 $\log p(X^{(3)})$ 的分布律为

$$\log p(X^{(3)}) \sim \begin{pmatrix} \log 0.015625 & \log 0.046875 & \log 0.140625 & \log 0.421875 \\ 0.015625 & 0.140625 & 0.421875 & 0.421875 \end{pmatrix}$$

续解:

(4) 如果要对 1 长的消息进行二进编码, 则平均码长为 1, 即每个信源字符占用 1bit。如果要对 2 长的消息进行如下二进编码

消息	a_1a_1	a_1a_2	a_2a_1	a_2a_2
码字	111	110	10	0

则平均码长为

$$\bar{L} = \sum_{x^{(2)}} p(x^{(2)}) l(x^{(2)}) = 1.6875 \text{ bits},$$

平均每个信源字符占用 $R = \bar{L}/2 = 0.84375$ bits, 这说明对 2 长的消息编码时平均每个信源字符需要较少的码字符。

续解:

(5) 如果要对 3 长的消息进行二进制编码

消息	$a_1a_1a_1$	$a_1a_1a_2$	$a_1a_2a_1$	$a_2a_1a_1$	$a_2a_1a_2$	$a_1a_2a_2$	$a_2a_2a_1$
码字	11111	11110	11101	11100	101	100	110

则平均码长为

$$\bar{L} = \sum_{x^{(3)}} p(x^{(3)}) l(x^{(3)}) = 2.433834 \text{ bits},$$

平均每个信源字符占用 $R = \bar{L}/3 = 0.811278$ bits, 这说明对 3 长的消息编码时平均每个信源字符需要更少的码字符。因此在对信源编码时, 通常对它的长消息进行编码, 这样可能需要更少的码字符。信源字符占用的码符越少说明每个码符能携带的信息越多, 对消息压缩的效果越好。

定理 4.2.2:

对离散无记忆信源 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 成立

$$-\frac{1}{n} \log p(X^{(n)}) \xrightarrow{P} H(X).$$

证明:

考虑随机变量序列 $\log p(X_k), k = 1, 2, \dots$, 它具有独立同分布, 并且数学期望存在即 $E(\log p(X_k)) = -H(X)$, 由辛钦大数定律得

$$-\frac{1}{n} \log p(X^{(n)}) = -\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \log p(X_i) \xrightarrow{P} H(X).$$

弱点型序列作用:

4.2.2

定理 6.7 告诉我们: 对 $\varepsilon > 0$ 存在自然数 N_0 , 使当 $n > N_0$ 时

$$P \left\{ \left| -\frac{1}{n} \log p(X^{(n)}) - H(X) \right| < \varepsilon \right\} > 1 - \varepsilon. \quad (4.4)$$

如果消息分组长度为 n , 令集合

$$W_\varepsilon^{(n)} = \left\{ x^{(n)} \in \mathcal{X}^n \mid \left| -\frac{1}{n} \log p(x^{(n)}) - H(X) \right| < \varepsilon \right\}, \quad (4.5)$$

于是根据 (4.1) 可得

$$P \left\{ X^{(n)} \in W_\varepsilon^{(n)} \right\} > 1 - \varepsilon \text{ 或 } P \left\{ X^{(n)} \notin W_\varepsilon^{(n)} \right\} \leq \varepsilon, \quad (4.6)$$

这说明不在集合 $W_\varepsilon^{(n)}$ 中的那些消息序列 $x^{(n)}$ 出现的概率很小。

消息序列分类:

定义 4.2.2

称集合 $W_\epsilon^{(n)}$ 为离散无记忆信源的 ϵ 弱典型序列集，其中的消息序列称为 n 长 ϵ 弱典型序列，不在其中的消息称为 ϵ 非弱典型序列。

续证明:

这样利用定理 4.2.2 可以将所有 n 长消息进行分类成弱典型序列与非弱典型序列,

$$\mathcal{X}^{(n)} = W_{\varepsilon}^{(n)} \cup \overline{W_{\varepsilon}^{(n)}}.$$

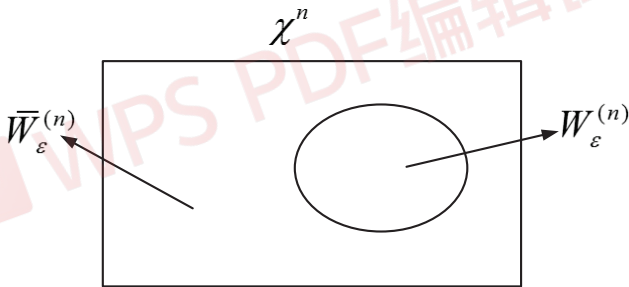


Figure: 图 4-5

定理 4.2.3: 典型序列性质

若用以 2 为底的对数, 对 $\varepsilon > 0$, 当 n 充分大时

- (1) 非弱典型序列出现的概率不大于 ε , 而典型序列出现的概率不小于 $1 - \varepsilon$, 即

$$P\{X^{(n)} \notin W_\varepsilon^{(n)}\} \leq \varepsilon \text{ 或 } P\{X^{(n)} \in W_\varepsilon^{(n)}\} > 1 - \varepsilon. \quad (4.7)$$

- (2) 对于弱典型序列 $x^{(n)} \in W_\varepsilon^{(n)}$ 有

$$2^{-n[H(X)+\varepsilon]} \leq p(x^{(n)}) \leq 2^{-n[H(X)-\varepsilon]}. \quad (4.8)$$

- (3) 弱典型序列总数 M 满足

$$(1 - \varepsilon)2^{n[H(X)-\varepsilon]} \leq M \leq 2^{n[H(X)+\varepsilon]}. \quad (4.9)$$

证明:

第 (1) 已经证明。

第 (2) 证明。对 $x^{(n)} \in W_\varepsilon^{(n)}$ 则有

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

$$H(X) - \varepsilon \leq -\frac{1}{n} \log p(x^{(n)}) \leq H(X) + \varepsilon,$$

$$2^{-n(H(X)+\varepsilon)} \leq p(x^{(n)}) \leq 2^{-n(H(X)-\varepsilon)},$$

这就是每个 n 长消息序列出现的概率估计。

续证明:

第(3)条证明。对所有典型序列的概率求和得

$$\sum_{x^{(n)}} 2^{-n(H(X)+\varepsilon)} \leq \sum_{x^{(n)}} p(x^{(n)}) \leq \sum_{x^{(n)}} 2^{-n(H(X)-\varepsilon)},$$

则由上述不等式的左半边得

$$M 2^{-n(H(X)+\varepsilon)} \leq \sum_{x^{(n)}} p(x^{(n)}) \leq 1,$$

$$M \leq 2^{n(H(X)+\varepsilon)},$$

由上述双联不等式的右半边得

$$1 - \varepsilon \leq \sum_{x^{(n)}} p(x^{(n)}) \leq M 2^{-n(H(X)-\varepsilon)},$$

$$M \geq (1 - \varepsilon) 2^{n(H(X)-\varepsilon)}.$$

典型序列的占比：

渐近等分性告诉我们：当 n 充分大时， n 长的弱典型序列 $x^{(n)}$ 出现的概率 $p(x^{(n)}) \approx 2^{-nH(X)}$ ；典型序列集 $W_\epsilon^{(n)}$ 中元素的个数 $M \approx 2^{nH(X)}$ ，但所有 n 长消息序列的总数为 N^n ，因此弱典型序列所占比例为

$$\frac{M}{N^n} \approx \frac{2^{nH(X)}}{2^{n \log N}} = 2^{-n[\log N - H(X)]},$$

由于 n 较大，故这个比例很小，这个事实可以建立离散无记忆信源的无失真压缩编码定理。

例题 4.2.2: 求典型序列

弱

已知一个二进离散无记忆信源 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ ，字符空间中分布假定为 $p_0 = 0.36, p_1 = 0.64$ ，求长度不大于 55 并且 $\varepsilon = 0.1$ 所有典型序列个数及所占比例。

弱

利用 MATLAB 可以求得结果，如下表。其中标志为 1 表示弱典型序列集合的概率大于 $1 - \varepsilon$ 。

续解:

消息长度	典型序列总数	占比	概率之和	标志
5	10	0.312500	0.339739	0
10	330	0.322266	0.488621	0
15	15808	0.482422	0.716721	0
20	425714	0.405993	0.756539	0
25	16708810	0.497961	0.857317	0
30	456508140	0.425156	0.816197	0
35	12610033866	0.367000	0.842402	0
40	480458963874	0.436975	0.901778	1
45	13471123866340	0.382872	0.913234	1
50	499693863728080	0.443817	0.945839	1
51	877717667768760	0.389785	0.920984	1
52	1526002175525520	0.338841	0.917612	1
53	3529761910333862	0.391882	0.938274	1