

## 第三章 渐进均分性

---

- 随机变量的收敛：给定一个随机变量序列  $X_1, X_2, \dots$ ，序列收敛于随机变量  $X$  有如下三种情况
  - 如果对任意的  $\epsilon > 0, \Pr\{|X_n - X| > \epsilon\} \rightarrow 0$ ，则称为依概率收敛
  - 如果  $E(X_n - X)^2 \rightarrow 0$ ，则称为均方收敛
  - 如果  $\Pr\{\lim_{n \rightarrow \infty} X_n = X\} = 1$ ，则称为以概率1（或称几乎处处）收敛。

# 渐进均分性定理

---

- 弱大数定理：针对独立同分布（i.i.d.）的随机变量  $X_1, X_2, \dots$ ，当  $n$  很大时，

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \rightarrow EX \text{ 依概率}$$

- 渐进均分性定理（Asymptotic Equipartition Property, AEP）

若  $X_1, X_2, \dots, X_n$  为 i.i.d.  $\sim p(x)$ ，则

$$-\frac{1}{n} \log p(X_1, X_2, \dots, X_n) \rightarrow H(X) \text{ 依概率}$$

# 体现**AEP**的例子

---

例

$$X = \begin{cases} 1 & \text{概率为 } p \\ 0 & \text{概率为 } 1 - p \end{cases}$$

➤  $X_1, X_2, \dots, X_n$  为 i.i.d.  $\sim p(x)$ , 则  $x_1, x_2, \dots, x_n$  出现的概率为  $\prod_{i=1}^n p(x_i)$

➤ 预测出实际观测到的序列的概率:

$$p(X_1, X_2, \dots, X_n) = p^{\sum X_i} (1 - p)^{n - \sum X_i} \rightarrow 2^{-nH(p)}$$

# 典型集 (typical set)

---

- 关于 $p(x)$ 的典型集  $A_\epsilon^{(n)}$  是序列  $x_1, x_2, \dots, x_n \in \mathcal{X}^n$  的集合, 且满足性质

$$2^{-n(H(X)+\epsilon)} \leq p(x_1, x_2, \dots, x_n) \leq 2^{-n(H(X)-\epsilon)}$$

- 典型集的性质:

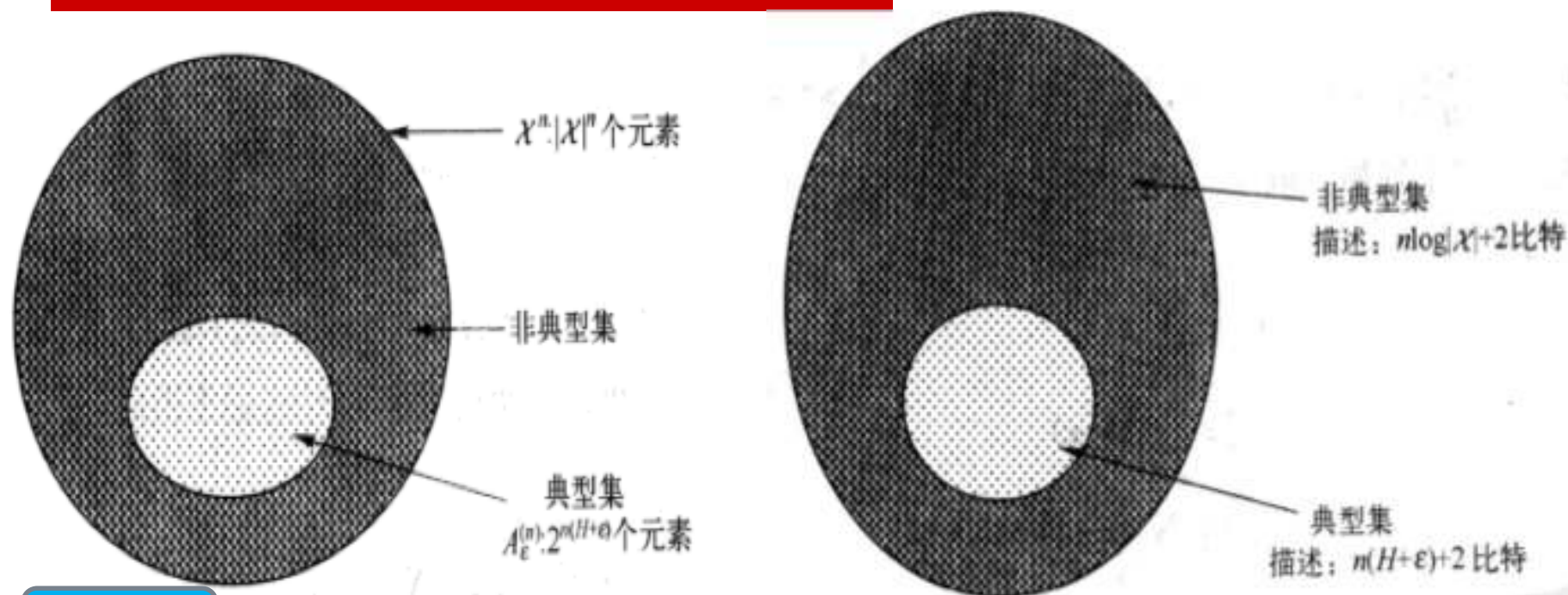
- 如果  $(x_1, x_2, \dots, x_n) \in A_\epsilon^{(n)}$ ,  $H(X) - \epsilon \leq -\frac{1}{n} \log p(x_1, \dots, x_n) \leq H(X) + \epsilon$

- 当 $n$ 充分大时,  $\Pr\{A_\epsilon^{(n)}\} > 1 - \epsilon$

- $|A_\epsilon^{(n)}| \leq 2^{n(H(X)+\epsilon)}$ , 其中 $|A|$ 表示集合中元素个数

- 当 $n$ 充分大时,  $|A_\epsilon^{(n)}| \geq (1 - \epsilon)2^{n(H(X)-\epsilon)}$

# AEP的推论：数据压缩



## 定理

设  $X^n$  为服从  $p(x)$  的 i.i.d 序列,  $\epsilon > 0$ , 则存在一个编码将长度为  $n$  的序列  $x^n$  映射为比特串, 使得映射是 1-1 的 (因而可逆), 且对于充分大的  $n$ , 有

$$E\left[\frac{1}{n}l(X^n)\right] \leq H(X) + \epsilon \quad (3-23)$$