信息论信号传输与处理的理论基础

大数定律、典型集的渐进均分性质 教程第3章



预备知识: 大数定律(1)

- * Markov不等式 (习题3.1.a)
- * X是取值非负的随机变量,E[X]是其均值(数学期望),t是任意的正数,则恒有不等式 $P[X \ge t] \le E[X]/t$ 。
 - 【注】⊙该不等式给出X偏离某个数值t的概率大小的估计。
 - ⊙以上不等式适合于任何概率分布,只要X取值非负。
 - ⊙以下的证明是针对离散型的X, 请将其修改推广到连续型随机变量。
- * $\operatorname{i}E[X] = \sum_{x} xP(x) \ge \sum_{x \ge t} xP(x) \ge t \sum_{x \ge t} P(x) = tP[X \ge t].$
 - 【思考】该命题为什么实质性地依赖于X取值非负这一条件?



预备知识: 大数定律(2)

* Chebyshev不等式(习题3.1.b)

*

*

- * X是随机变量, μ 是其均值, σ^2 是其方差,t是任意的正数,则恒有不等式 $P[|X \mu| \ge t] \le \sigma^2/t^2$ 。
 - 【注】⊙该不等式给出X偏离其均值程度为t的概率大小的估计。
 - ⊙以上不等式适合于任何概率分布,无须X取值非负。
- * 证: 考虑随机变量Y = $|X \mu|^2$, 注意到E[Y] = σ^2 , 因此应用 Markov不等式得到
- * $P[|X \mu| \ge t] = P[|X \mu|^2 \ge t^2] = P[Y \ge t^2] \le \sigma^2/t^2$



预备知识: 大数定律(3)

弱大数定律(习题3.1.c)

- * 设 X_1, \ldots, X_n 是两两独立、同分布的随机变量,分布的
- * 均值为 μ 、方差为 σ^2 ,定义统计均值 $\overline{X_n} = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n X_j$,则对
- * 任何正数t>0有 $P[|\overline{X_n} \mu| > t] \leq \sigma^2/nt^2$ 。
- * 证明 第一步: 计算 \bar{X} 的方差 Δ_n :

*
$$\Delta_n = \mathrm{E}[|\bar{X}|^2] - \mathrm{E}[\bar{X}]^2$$
, $\not\equiv \mathrm{PE}[\bar{X}] = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n E[X_j] = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \mu = \mu$,

*
$$E[|\bar{X}|^2] = \frac{1}{n^2} \sum_{j=1}^n E[X_j|^2] + \frac{1}{n^2} \sum_{i,j=1,i\neq j}^n E[X_i|X_j]$$

* =
$$\frac{1}{n^2} \sum_{j=1}^n E[X_j] + \frac{1}{n^2} \sum_{i,j=1,i\neq j}^n E[X_i] E[X_j]$$

* =
$$\frac{1}{n^2} \sum_{j=1}^n (\sigma^2 + \mu^2) + \frac{1}{n^2} \sum_{i,j=1,i\neq j}^n \mu^2 = \sigma^2/n + \mu^2/n$$
 【请完成最后的代数运算】

* 因此
$$\Delta_n = \sigma^2/n$$
。

* 第二步:对计算 $ar{X}$ 应用Chebeyshev不等式【请自行完成】。证毕。



预备知识: 大数定律(4)

- 弱大数定律的一个极限形式:
- * 设X₁,...,X_n是两两独立、同分布的随机变量,分布的
- * 均值为 μ 、方差为 σ^2 ,则统计均值 $\overline{X_n} = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n X_j$ 满足概率收敛性质 $\lim_{n \to \infty} P[|\overline{X_n} \mu| > t] = 0$ 。
 - 【注】以上性质称为 $\overline{X_n}$ 依概率收敛到 μ ,记为 $\overline{X_n} \stackrel{P}{\to} \mu$;等价地, $\lim_{n \to \infty} P[|\overline{X_n} \mu| < t] = 1$ 对任何t>0成立。
- * 弱大数定律的应用: 定理3.1.1
- * 设 $X_1,...,X_n$ 是两两独立、同分布的随机变量,概率分布
- * 函数为P(x), 则 $n \to \infty$ 时有 $-\frac{1}{n} log P(X_1, ..., X_n) \stackrel{P}{\to} H[X]$.
 - 【习题】应用弱大数定律证明该结论。



预备知识: 大数定律(5)

- * 强大数定律(补充知识,今后暂不应用)
- * 设X1,...,Xn是两两独立、同分布的随机变量,分布的
- * 均值为 μ 、方差为 σ^2 ,则统计均值 $\overline{X_n} = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n X_j$ 的概率分布
- * 新进为Gauss分布N(μ, σ²/n)。
- * 弱大数定律仅断言 $\overline{X_n}$ 依概率收敛到均值 μ ,未能对随机
- * 变量 $\overline{X_n}$ 的概率分布做出任何结论。强大数定律更进一步断
- *接近于Gauss分布!
- * 这表明足够多的独立样本被平均后,本性的概率特征被彼此抵消,而越来越表现出Gauss分布的特征。这也表明Gauss为什么在通信系统中具有很强的普适性,特别是在大量独立随机噪声叠加的情况下。



典型集合及其渐进均分性质(1)

- *1 典型集合的概念
- * 设X,...,X,是两两独立、同分布的随机变量,概率分布
- * 函数为P(x), $\varepsilon > 0$ 是一个参量。与 ε 和n相关的典型集合

*
$$A(n,\varepsilon) \equiv \{(x_1,...,x_n): 2^{-n(H(X)+\varepsilon)} \le p(x_1,...,x_n) \le 2^{-n(H(X)-\varepsilon)} \}$$

* 等价地

*
$$A(n,\varepsilon) = \{(x_1,\ldots,x_n): -\varepsilon \le -\frac{1}{n}\log_2 p(x_1,\ldots,x_n) - H[X] \le \varepsilon\}$$

典型集 $A(n,\varepsilon)$ 是根据熵H[X]在样本空间中所界定的一个特殊的子集。

- * 前述的大数定律已表明 $\frac{1}{n} log_2 p(x_1,...,x_n) \stackrel{P}{\to} H[X]$, 因此不难预期典型集合
- * 具有很特殊的性质。下面的渐进均分性质正是如此。



典型集合及其渐进均分性质(2)

- * 2 渐进均分性质 定理3.1.2
- *(1)对典型集合 $A(n,\varepsilon)$ 中的每个样本 $(x_1,...,x_n)$,有

*
$$|-\frac{1}{n}\log_2 p(\mathbf{x}_1,\ldots,\mathbf{x}_n) - H[X]| \leq \varepsilon$$

- *(2)对充分大的n,有 $P[A(n,\varepsilon)] > 1 \delta$.
- *(3) 典型集合的大小有上界 $|A(n,\varepsilon)| \leq 2^{n(H(X)+\varepsilon)}$.
- *(4) 典型集合的大小数有下界 $|A(n,\varepsilon)| \ge (1-\delta)2^{n(H(X)-\varepsilon)}$,
- * δ 是属于区间(0,1)并随 ϵ 减小而减小的正数.



典型集合及其渐进均分性质(3)

- 3 渐进均分性质的证明
- * (1) 是A(n, E)的定义的等价形式。
- * (2) 是大数定律 $-\frac{1}{n} log_2 p(x_1,...,x_n) \stackrel{P}{\to} H[X]$ 的等价形式:
- * $\lim_{n\to\infty} P[(x_1,\ldots,x_n) \triangleq fA(n,\varepsilon)] = \lim_{n\to\infty} P[|-\frac{1}{n}\log_2 p(x_1,\ldots,x_n) H[X]| \leq \varepsilon] = 1.$
- * (3) 的证明概要:
- * $1 = \sum_{(x_1,...,x_n)} P(x_1,...,x_n) \ge \sum_{(x_1,...,x_n)} \mathbb{A}_{fA(n,\varepsilon)} P(x_1,...,x_n)$
- * $\geq \sum_{(x_1,\dots,x_n)} \mathbb{A}_{fA(n,\varepsilon)} 2^{-n(H(X)+\varepsilon)} = 2^{-n(H(X)+\varepsilon)} |A(n,\varepsilon)|$
- * (4) 的证明概要:由(2)知当n充分大时有
- * $1 \delta \leq P[A(n, \varepsilon)] = \sum_{(x_1, \dots, x_n)} A(n, \varepsilon) P(x_1, \dots, x_n)$
- * $\leq \sum_{(x_1,\ldots,x_n)} A_{f,n,\epsilon} 2^{-n(H(X)-\epsilon)} = 2^{-n(H(X)-\epsilon)} |A(n,\epsilon)| \cdot \text{if } \epsilon$

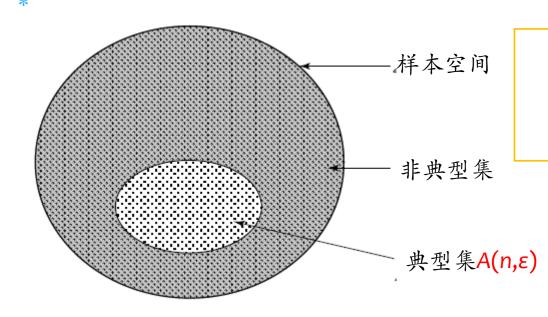


典型集合及其渐进均分性质 (3A)

3 渐进均分性质的涵义

渐进均分性质表明典型集合具有一个不寻常的特性特性: 随着观测样本数n越来越大, $A(n,\varepsilon)$ 一方面是一个相对大小越来越小的子集, 另一方面, $A(n,\varepsilon)$ 所承载的概率却越来越大,即:

随着n越来越大,越来越频繁地观测到落在 $A(n,\varepsilon)$ 中的序列样本 (x_1,\ldots,x_n) !



$$\lim_{n\to\infty} |\mathsf{A}(n,\epsilon)|/2^n = 0$$

$$\lim_{n\to\infty} P[A(n,\epsilon)] = 1$$



典型集合及其渐进均分性质 (4)

4 联合典型集及其渐进均分性质(7.6节定理7.6.1)

* 设X1,...,X1是两两独立、同分布的随机变量, 概率分布函数为P(x); Y,,...,Y,,也是两两独立、同分布的随机变量,概率分布函数为P(y); 每对(X_i,Y_i) 具有联合的概率分布P(x,y); ε>0是一个参量。与参数ε 和n相关的联合典型集合

*
$$A(n,\varepsilon) \equiv \{(x_1,y_1,...,x_n,y_n): 2^{-n(H(X)+\varepsilon)} \leq p(x_1,...,x_n) \leq 2^{-n(H(X)-\varepsilon)},$$
* $2^{-n(H(Y)+\varepsilon)} \leq p(y_1,...,y_n) \leq 2^{-n(H(Y)-\varepsilon)},$
* $2^{-n(H(X,Y)+\varepsilon)} \leq p(x_1,y_1,...,x_n,y_n) \leq 2^{-n(H(X,Y)-\varepsilon)},$
* * 等价地

等价地

*
$$A(n,\varepsilon) = \{(x_1,...,x_n): -\varepsilon \le -\frac{1}{n} \log_2 p(x_1,...,x_n) - H[X] \le \varepsilon,$$

* $-\varepsilon \le -\frac{1}{n} \log_2 p(y_1,...,y_n) - H[Y] \le \varepsilon,$
* $-\varepsilon \le -\frac{1}{n} \log_2 p(x_1,y_1,...,x_n,y_n) - H[X,Y] \le \varepsilon$ }



典型集合及其渐进均分性质(5)

4 联合典型集合及其渐进均分性质(续)

- * (1) $\lim_{n\to\infty} P[(x_1,y_1,...,x_n,y_n)\in A(n,\varepsilon)] = 1.$
- *(2) 联合典型集的大小有上界 $|A(n,\varepsilon)| \leq 2^{n(H(X,Y)+\varepsilon)}$.
- *(3) 联合典型集的大小数有下界 $|A(n,\varepsilon)| \ge (1-\delta)2^{n(H(X,Y)-\varepsilon)}$,
- * δ 是属于区间(0,1)并随 ε 减小而减小的正数.
- *(4) 若 $X_1^*,...X_n^*$ 是两两独立、同分布的随机变量,概率分布函数为P(x); $Y_1^*,...,Y_n^*$ 也是两两独立、同分布的随机变量,概率分布函数为P(y); 每对 (X_i^*,Y_i^*) 具有联合的概率分布P(x)P(y),
- * \mathbb{N} $P[(x_1^*, y_1^*, \dots, x_n^*, y_n^*) \in A(n, \varepsilon)] \le 2^{-n(I(X,Y) 3\varepsilon)}$
- * $P[(x_1^*, y_1^*, ..., x_n^*, y_n^*) \in A(n, \varepsilon)] \ge (1 \delta) 2^{-n(I(X,Y) + 3\varepsilon)}$



典型集合及其渐进均分性质 (6)

- 4 联合典型集的渐进均分性质(续):证明
- * (1) 是大数定律的等价形式:
- * (2) 的证明概要:

*
$$1 = \sum_{(x_1, y_1, \dots, x_n, y_n)} P(x_1, y_1, \dots, x_n, y_n)$$

*
$$\geq \sum_{(x_1,y_1,\dots,x_n,y_n)} \mathbb{A} \mathcal{F}_{A(n,\varepsilon)} P(x_1,y_1\dots,x_n,y_n)$$

*
$$\geq \sum_{(x_1,y_1,\dots,x_n,y_n)} \mathbb{A}_{fA(n,\varepsilon)} 2^{-n(H(X,Y)+\varepsilon)} = 2^{-n(H(X,Y)+\varepsilon)} |A(n,\varepsilon)|$$

*(3)的证明概要:由(2)知当n充分大时有

$$1 - \delta \leq P[A(n,\varepsilon)] = \sum_{(x_1,y_1,\dots,x_n,y_n)} \mathbb{A}_{fA(n,\varepsilon)} P(x_1,y_1,\dots,x_n,y_n)$$

$$\leq \sum_{(x1,y1,\dots,xn,yn)} \underbrace{2^{-n(H(X,Y)-\mathcal{E})}} = 2^{-n(H(X,Y)-\mathcal{E})} |A(n,\mathcal{E})| \circ$$



典型集合及其渐进均分性质 (7)

4 联合典型集的渐进均分性质(续):证明

- * (4) 的证明概要:
- * $P[(x_1^*, y_1^*, ..., x_n^*, y_n^*) \in A(n, \varepsilon)]$

* =
$$\sum_{(x_1, y_1, \dots, x_n, y_n)} \mathbb{A}_{fA(n, \varepsilon)} P(x_1, y_1, \dots, x_n, y_n)$$

* =
$$\sum_{(x_1, y_1, \dots, x_n, y_n)} \int_{\mathbb{R}^*} \int_{A(n, \varepsilon)} P(x_1) P(y_1) \dots P(x_n) P(y_n)$$

* =
$$\sum_{(x_1, y_1, \dots, x_n, y_n)} P(x_1, \dots, x_n) P(y_1, \dots, y_n)$$

*
$$\leq \sum_{(x_1*,y_1*\cdots,x_n^*,y_n^*)} \mathbb{A} \mathcal{F}_{A(n,\varepsilon)} 2^{-n(H(X)-\varepsilon)} 2^{-n(H(Y)-\varepsilon)}$$

* =
$$2^{-n(H(X)+H(Y)-2\mathcal{E})}|A(n,\varepsilon)|$$

*
$$< 2^{n(H(X,Y)+\mathcal{E})} 2^{-n(H(X)+H(Y)-2\mathcal{E})}$$

* =
$$2^{-n(H(X)+H(Y)-H(X,Y)-3\varepsilon)} = 2^{-n(I(X;Y)-3\varepsilon)}$$

* 另一个不等式仿定理3.2.1的(4)和上述分析证明【习题】。



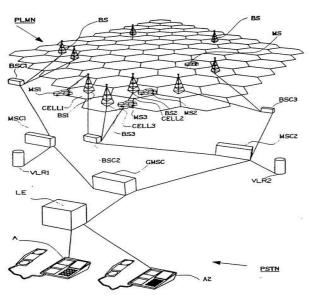
习题集部分解答 (1)

- * 第三章习题
- * 习题3.2、3.4、3.5、3.6、3.9、3.11(3.3节)、
- * 习题7.37(又一个典型集合及其渐进均分性质);
- * 补充习题:结合本章结果和习题7.37,试定义一组m个随机变量的典型集合并猜测其渐进均分性质。你能证明你的猜测吗?



第二单元结束

- *下一讲开始学习单三单元:理论的应用(约3周)
- * 教程第一版第七章信道容量 7.1-7.7、7.11 (该节 以补充的更完整的线性分组编码及其译码算法和性 能分析为主);
- * 教程第一版第九章 Gauss信道 9.1-9.5。



Фиг.1а

