

期中考试

2017 年 11 月 30 日

1. 证明:

(a) 若 $\mathbb{E}(u|X) = 0$, 那么 $\text{Cov}(u, X) = 0$

由于 $\mathbb{E}(u) = \mathbb{E}[\mathbb{E}(u|X)] = 0$, 此外 $\mathbb{E}(uX) = \mathbb{E}[\mathbb{E}(uX|X)] = \mathbb{E}[X\mathbb{E}(u|X)] = 0$, 从而 $\text{Cov}(u, X) = \mathbb{E}(uX) - \mathbb{E}(u)\mathbb{E}(X) = 0$ 。

(b) 如果 $d \sim \text{Ber}(0.5)$, $x_1 \sim N(3, 1)$, $x_2 \sim N(-3, 1)$, 且三者相互独立, 令 $x = d \cdot x_1 + (1 - d)x_2$, 求 $\text{Var}(x)$

该随机变量的期望:

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(x) &= \mathbb{E}[de_1 + (1 - d)e_2] = \mathbb{E}(d)\mathbb{E}(e_1) + \mathbb{E}(1 - d)\mathbb{E}(e_2) \\ &= 0.5 \times 3 + 0.5 \times (-3) = 0\end{aligned}$$

该随机变量的方差:

$$\begin{aligned}\text{Var}(x) &= \text{Var}[(de_1 + (1 - d)e_2)] \\ &= \mathbb{E}(\text{Var}[(de_1 + (1 - d)e_2) | d]) \\ &\quad + \text{Var}(\mathbb{E}[(de_1 + (1 - d)e_2) | d]) \\ &= \mathbb{E}[d^2 \times 1 + (1 - d)^2 \times 1] \\ &\quad + \text{Var}[d \times 3 + (1 - d) \times (-3)] \\ &= 0.5 + 0.5 + \text{Var}[d \times 6 - 3] \\ &= 1 + \frac{36}{4} = 10\end{aligned}$$

2. 已知 Beta 分布的密度函数为:

$$f(x|\alpha, \beta) = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1}$$

若一组 i.i.d 样本 $x_i, i = 1, \dots, N$ 服从 Beta 分布, 求 Beta 分布的充分统计量。

该样本的联合分布为:

$$\begin{aligned}f(x|\alpha, \beta) &= \prod_{i=1}^N \frac{1}{B(\alpha, \beta)} x_i^{\alpha-1} (1-x_i)^{\beta-1} \\ &= \frac{1}{B(\alpha, \beta)^N} \left(\prod_{i=1}^N x_i \right)^{\alpha-1} \left(\prod_{i=1}^N (1-x_i) \right)^{\beta-1}\end{aligned}$$

因而根据因子化定理, 充分统计量为:

$$\left(\prod_{i=1}^N x_i, \prod_{i=1}^N (1-x_i) \right)$$

。或者，观察到该分布为指数分布族，可以将该分布写为指数分布族的形式，通过指数分布族的性质，可以直接写出该分布的充分统计量为：

$$\left(\sum_{i=1}^N x_i, \sum_{i=1}^N (1 - x_i) \right)$$

3. 若 $x_i \sim P(\lambda)$ ，求：

(a) $\overline{x^2} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i^2$ 的概率极限；

由于 $\mathbb{E}(x_i^2) = \text{Var}(x_i) + [\mathbb{E}(x_i)]^2 = \lambda + \lambda^2$ ，因而

$$\overline{x^2} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i^2 \xrightarrow{P} \mathbb{E}(x_i^2) = \lambda + \lambda^2$$

(b) $\bar{x} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i$ ，求 \bar{x}^2 的极限分布。

由于 $\bar{x} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i \xrightarrow{P} \mathbb{E}(x_i) = \lambda$ ，因而 \bar{x}^2 的概率极限为 λ^2 。根据 delta 方法，首先在 λ 处进行泰勒展开，得到：

$$\begin{aligned} \sqrt{N}\bar{x}^2 - \sqrt{N}\lambda^2 &= \sqrt{N}2\lambda(\bar{x} - \lambda) + \sqrt{N}2(\bar{x} - \lambda)^2 \\ &= (2\lambda) \left[\sqrt{N}(\bar{x} - \lambda) \right] + 2\sqrt{N}(\bar{x} - \lambda)(\bar{x} - \lambda) \\ &= (2\lambda) \left[\sqrt{N}(\bar{x} - \lambda) \right] + 2O_p(1)o_p(1) \\ &= (2\lambda) \left[\sqrt{N}(\bar{x} - \lambda) \right] + o_p(1) \\ &\xrightarrow{D} (2\lambda) \left[\sqrt{N}(\bar{x} - \lambda) \right] \\ &\stackrel{a}{\sim} N(0, \lambda \times 4\lambda^2) \end{aligned}$$

从而

$$\sqrt{N}(\bar{x}^2 - \lambda^2) \stackrel{a}{\sim} N(0, 4\lambda^3)$$

或者：

$$\bar{x}^2 \stackrel{a}{\sim} N\left(\lambda^2, \frac{4\lambda^3}{N}\right)$$