

作业答案 1

司继春

上海对外经贸大学统计与信息学院

练习 1. 计算泊松分布的方差。

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(X^2) &= e^{-\lambda} \sum_{x=0}^{\infty} x^2 \frac{\lambda^x}{x!} \\&= \lambda e^{-\lambda} \sum_{x=1}^{\infty} x \frac{\lambda^{x-1}}{(x-1)!} \\&= \lambda e^{-\lambda} \sum_{x=1}^{\infty} (x-1+1) \frac{\lambda^{x-1}}{(x-1)!} \\&= \lambda e^{-\lambda} \sum_{x=1}^{\infty} (x-1) \frac{\lambda^{x-1}}{(x-1)!} + \lambda e^{-\lambda} \sum_{x=1}^{\infty} \frac{\lambda^{x-1}}{(x-1)!} \\&= \lambda e^{-\lambda} \sum_{x'=0}^{\infty} x' \frac{\lambda^{x'}}{x'!} + \lambda \\&= \lambda^2 + \lambda \\&\quad (x' = x-1)\end{aligned}$$

从而其方差: $\text{Var}(X) = \mathbb{E}(X^2) - [\mathbb{E}(X)]^2 = \lambda^2 + \lambda - \lambda^2 = \lambda$

练习 2. 计算 $\Gamma(\alpha, \beta)$ 分布的方差。

$$\begin{aligned}
\mathbb{E}(X^2) &= \int_0^\infty x^2 \frac{1}{\Gamma(\alpha) \beta^\alpha} x^{\alpha-1} e^{-x/\beta} dx \\
&= \alpha \beta \int_0^\infty x \frac{1}{\Gamma(\alpha+1) \beta^{\alpha+1}} x^\alpha e^{-x/\beta} dx \\
&= \alpha \beta \int_0^\infty \frac{1}{\Gamma(\alpha+1) \beta^{\alpha+1}} x^{\alpha+1} e^{-x/\beta} dx \\
&= \alpha \beta \int_0^\infty \frac{1}{\Gamma(\alpha+2) \beta^{\alpha+2}} (\alpha+1) \beta x^{\alpha+1} e^{-x/\beta} dx \\
&= \alpha \beta (\alpha+1) \beta \int_0^\infty \frac{1}{\Gamma(\alpha+2) \beta^{\alpha+2}} x^{\alpha+1} e^{-x/\beta} dx \\
&= \alpha (\alpha+1) \beta^2
\end{aligned}$$

$$\text{因而 } \text{Var}(X) = \mathbb{E}(X^2) - [\mathbb{E}(X)]^2 = \alpha(\alpha+1)\beta^2 - \alpha^2\beta^2 = \alpha\beta^2$$

练习 3. 证明: 对于一个随机变量 $X \sim F_X$, 随机变量 $Y = F_X(X) \sim \text{Uniform}(0, 1)$ 。

$Y \in [0, 1]$, 其分布函数:

$$\begin{aligned}
P(Y \leq y) &= P(F_X(X) \leq y) \\
&= P(X \leq F_X^{-1}(y)) \\
&= \int_{-\infty}^{F_X^{-1}(y)} dF_X \\
&= F_X(F_X^{-1}(y)) - F_X(-\infty) \\
&= y - 0 = y
\end{aligned}$$

因而 $Y \sim \text{Uniform}(0, 1)$ 。

练习 4. 证明 $\text{Var}(Y) = \text{Var}[\mathbb{E}(Y|X)] + \mathbb{E}[\text{Var}(Y|X)]$

两项分开来看:

$$\begin{aligned}
\text{Var}[\mathbb{E}(Y|X)] &= \mathbb{E}[\mathbb{E}(Y|X) - \mathbb{E}(Y)]^2 \\
&= \mathbb{E}[(\mathbb{E}(Y|X))^2 + (\mathbb{E}(Y))^2 - 2\mathbb{E}(Y)\mathbb{E}(Y|X)] \\
&= \mathbb{E}[(\mathbb{E}(Y|X))^2] - (\mathbb{E}(Y))^2 \\
\mathbb{E}[\text{Var}(Y|X)] &= \mathbb{E}(Y^2) - \mathbb{E}[(\mathbb{E}(Y|X))^2]
\end{aligned}$$

练习 5. 计算例 (12) 中的 $\text{Var}(M)$ 。

由于 $\text{Var}(M) = \text{Var}(\mathbb{E}(M|N)) + \mathbb{E}(\text{Var}(M|N))$, 其中 $\mathbb{E}(M|N) = Np$, 因而 $\text{Var}(\mathbb{E}(M|N)) = \text{Var}(Np) = p^2 \text{Var}(N) = p^2 \lambda$, 而 $\text{Var}(M|N) = Np(1-p)$,

从而 $\mathbb{E}(\text{Var}(M|N)) = \mathbb{E}(Np(1-p)) = \lambda p(1-p)$ 。从而 $\text{Var}(M) = p^2\lambda + \lambda p - \lambda p^2 = \lambda p$ 。

练习 6. 等式 $\mathbb{E}s = \sigma$ 是否成立? 如果成立, 请证明, 如果不成立, 请指出其大小关系。

由于 $\mathbb{E}s^2 = \sigma^2$, 而 $s = \sqrt{s^2}$, $\sigma = \sqrt{\sigma^2}$, $\sqrt{\cdot}$ 为凹函数, 根据 Jensen 不等式, $\mathbb{E}s = \mathbb{E}\sqrt{s^2} \leq \sqrt{\mathbb{E}s^2} = \sigma$ 。

练习 7. 证明 $F^{-1}(q)$ 是以下最小化问题的解:

$$\min_c \mathbb{E}\psi_q(X - c)$$

对上式求一阶条件得到:

$$\begin{aligned} 0 &= \frac{\partial \mathbb{E}\psi_q(X - c)}{\partial c} \\ &= \frac{\partial \int_{\mathbb{R}} \psi_q(x - c) dF(x)}{\partial c} \\ &= \int_{\mathbb{R}} \frac{\partial \psi_q(x - c)}{\partial c} dF(x) \\ &= \int_c^\infty (-q) dF(x) + \int_{-\infty}^c (1 - q) dF(x) \\ &= -q(1 - F(c)) + (1 - q)F(c) \\ &= F(c) - q \end{aligned}$$

解上式可得 $c = F^{-1}(q)$ 。

练习 8. 求以下分布的充分统计量:

1. 泊松分布样本的联合分布为:

$$f(x|\lambda) = \prod_{i=1}^N \frac{\lambda^{x_i}}{x_i!} e^{-\lambda} = \exp \left\{ \sum_{i=1}^N [x_i \ln(\lambda) - \ln(x_i!) - \lambda] \right\}$$

令 $T(x) = \sum_{i=1}^N x_i$, 那么:

$$f(x|\lambda) = \exp \left\{ T(x) \ln(\lambda) - N\lambda - \sum_{i=1}^N \ln(x_i!) \right\}$$

根据因子分解定理可得, $T(x)$ 为充分统计量。

或者, 另外一种方法是, 将泊松分布写为指数分布族的形式, 即:

$$f(x_i|\lambda) = \frac{1}{x_i!} \exp \{ \lambda x_i - \lambda \}$$

因而 $T(x) = \sum_{i=1}^N x_i$ 为充分统计量。

2. 指数分布

样本的联合分布为：

$$f(x|\lambda) = \prod_{i=1}^N \frac{1}{\beta} \exp\left\{-\frac{x-a}{\beta}\right\} = \exp\left\{\sum_{i=1}^N \left[-\frac{x_i}{\beta} + \frac{a}{\beta} - \ln \beta\right]\right\}$$

因而 $T(x) = \sum_{i=1}^N x_i$ 为充分统计量。

3. 正态分布

正态分布的密度函数写成指数分布族的形式为：

$$\begin{aligned} f(x_i|\mu, \sigma^2) &= \prod_{i=1}^N \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left\{-\frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}\right\} \\ &= \exp\left\{-\frac{1}{2} \ln(2\pi) - \ln \sigma - \frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}\right\} \\ &= \exp\left\{-\frac{x_i^2 - 2\mu x_i + \mu^2}{2\sigma^2} - \frac{1}{2} \ln(2\pi) - \ln \sigma\right\} \\ &= \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2} x_i^2 + \frac{\mu}{\sigma^2} x_i - \frac{\mu^2}{2\sigma^2} - \frac{1}{2} \ln(2\pi) - \ln \sigma\right\} \end{aligned}$$

因而 $T_1(x_i) = x_i^2$, $T_2(x_i) = x_i$, 因而 $T(x) = \left[\sum_{i=1}^N x_i^2, \sum_{i=1}^N x_i\right]'$ 为正态分布的充分统计量。