

概率论与数理统计 B
 第九周作业
 4 月 14 日
 周二

PB18151866
 龚小航

6.15 设 X_1, X_2, X_3, X_4 是来自正态总体 $N(0, 2^2)$ 的简单随机样本, 令 $T = a(X_1 - 2X_2)^2 + b(3X_3 - 4X_4)^2$. 试求 a, b 使统计量 T 服从 χ^2 分布.

解: 先写出卡方分布的定义:

设 X_1, X_2, \cdots, X_n 为相互独立且具有共同分布 $N(0, 1)$ 的随机变量, 则称 $X = \sum_{i=1}^n X_i^2$ 的分布为自由度是 n 的 χ^2 分布, 记为 $X \sim \chi_n^2$

从定义可知, 若统计量 T 服从 χ^2 分布, 则有:

$$\begin{cases} \sqrt{a}(X_1 - 2X_2) \sim N(0, 1) \\ \sqrt{b}(3X_3 - 4X_4) \sim N(0, 1) \end{cases}$$

同时 $X_1, X_2, X_3, X_4 \sim N(0, 2^2)$ 由正态分布的性质, $E = \mu = 0, \text{Var}(X_i) = \sigma^2 = 4, \text{Var}(N(0, 1)) = 1$

$$\begin{cases} \text{Var}(\sqrt{a}(X_1 - 2X_2)) = a\text{Var}(X_1) + 4a\text{Var}(X_2) = a * 4 + 4a * 4 \equiv 1 \\ \text{Var}(\sqrt{b}(3X_3 - 4X_4)) = 9b\text{Var}(X_3) + 16b\text{Var}(X_4) = 9b * 4 + 16b * 4 \equiv 1 \end{cases}$$

解方程, 易知:

$$\begin{cases} a = 0.05 \\ b = 0.01 \end{cases}$$

6.16. 设 X_1, X_2, \dots, X_9 为独立同分布的正态随机变量, 记

$$Y_1 = \frac{1}{6}(X_1 + \dots + X_6), \quad Y_2 = \frac{1}{3}(X_7 + X_8 + X_9), \quad S^2 = \frac{1}{2} \sum_{i=7}^9 (X_i - Y_2)^2.$$

试求 $Z = \frac{\sqrt{2}(Y_1 - Y_2)}{S}$ 的分布.

解: 先写出正态变量线性函数的分布性质:

设 $X_1, X_2, \cdots, X_n \sim N(a, \sigma^2), c_1, c_2, \cdots, c_n$ 为常数, 则有:

$$T = \sum_{k=1}^n c_k X_k \sim N\left(a \sum_{k=1}^n c_k, \sigma^2 \sum_{k=1}^n c_k^2\right)$$

运用于本题, 写出各随机变量的分布: 设 $X_1, X_2, \cdots, X_9 \sim N(a, \sigma^2)$

$$Y_1 \sim N\left(a, \frac{\sigma^2}{6}\right), \quad Y_2 \sim N\left(a, \frac{\sigma^2}{3}\right);$$

又由于 X_1, X_2, \dots, X_9 独立, Y_1, Y_2 也独立, 所以由独立正态分布的性质:

$$M_1 \sim N(u_1, m_1^2), M_2 \sim N(u_2, m_2^2) \Rightarrow M_1 \pm M_2 \sim N(u_1 \pm u_2, m_1^2 + m_2^2)$$

运用在本例中, 有 $(Y_1 - Y_2) \sim N(0, \frac{\sigma^2}{2})$

再运用重要推论 1:

$$(Y_1 - Y_2) \sim N\left(0, \frac{\sigma^2}{2}\right) \quad \text{将其标准化, 得: } \frac{\sqrt{2}(Y_1 - Y_2)}{\sigma} \sim N(0, 1)$$

运用正态变量样本均值和样本方差的分布定理 1:

S^2 恰是 X_7, X_8, X_9 的样本方差, Y_2 为其样本均值。由定理, 可知:

$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} = \frac{2S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2 = \chi_2^2 \Rightarrow \frac{S^2}{\sigma^2} \sim \frac{\chi_2^2}{2}$$

且 Y_2 和 S^2 相互独立。

按定义有:

$$Z = \frac{\sqrt{2}(Y_1 - Y_2)}{S} = \frac{\frac{\sqrt{2}(Y_1 - Y_2)}{\sigma}}{\frac{S}{\sqrt{\frac{S^2}{\sigma^2}}}} \sim t_2$$

6.19. 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是从两点分布 $B(1, p)$ 中抽取的简单样本, $0 < p < 1$, 记 \bar{X} 为样本均值.

求 $S_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ 的期望.

解: 直接写出题中要求的期望:

$$\begin{aligned} E(S_n^2) &= E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2\right) = \frac{1}{n} E\left(\sum_{i=1}^n X_i^2 - n\bar{X}^2\right) = \frac{1}{n} E(nx_i^2) - E(\bar{X}^2) = p - E(\bar{X}^2) \\ \Rightarrow E(\bar{X}^2) &= E\left(\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right)^2\right) = \frac{1}{n^2} E\left(\left(\sum_{i=1}^n X_i\right)^2\right) = \frac{1}{n^2} E\left(\sum_{i=1}^n X_i^2 + \sum_{i \neq j} X_i X_j\right) \\ &= \frac{1}{n^2} E\left(\sum_{i=1}^n X_i^2\right) + \frac{2}{n^2} E\left(\frac{n(n-1)}{2} x_1 x_2\right) = \frac{p}{n} + \frac{n-1}{n} p^2 \\ \Rightarrow E(S_n^2) &= p - E(\bar{X}^2) = p - \frac{p}{n} - \frac{n-1}{n} p^2 = \frac{n-1}{n} p(1-p) \end{aligned}$$

7.2. 设总体 X 的概率分布如下表, 其中 $0 < p_1, p_2 < 1$ 为未知参数. 现从此总体中抽出一样本量为 n 的简单随机样本, 其中 1 出现了 n_1 次, 2 出现了 n_2 次, 3 出现了 n_3 次. 试求 p 的矩估计.

X	1	2	3
P	p_1	p_2	$1 - p_1 - p_2$

解: 直接由 X 的分布表, 可以得到:

$$E(X) = 1 * p_1 + 2 * p_2 + 3 * (1 - p_1 - p_2) = 3 - 2p_1 - p_2$$

$$E(X^2) = 1 * p_1 + 4 * p_2 + 9 * (1 - p_1 - p_2) = 9 - 8p_1 - 5p_2$$

再列出样本 S 的 $E(S)$ 与 $E(S^2)$:

$$E(S) = \frac{1}{n} (n_1 + 2n_2 + 3n_3) = \frac{1}{n} (n_1 + 2n_2 + 3(n - n_1 - n_2)) = \frac{3 - 2n_1 - n_2}{n}$$

$$E(S^2) = \frac{1}{n} (n_1 + 4n_2 + 9n_3) = \frac{1}{n} (n_1 + 4n_2 + 9(n - n_1 - n_2)) = \frac{9 - 8n_1 - 5n_2}{n}$$

用样本 S 来估计总体 X : $E(S) = E(X)$; $E(S^2) = E(X^2)$

比较系数, 轻易可知:

$$\begin{cases} \hat{p}_1 = \frac{n_1}{n} \\ \hat{p}_2 = \frac{n_2}{n} \end{cases}$$

7.4. 设 X_1, \dots, X_n 是总体 X 的一个简单随机样本, 试求在 X 具有下列概率密度时, 参数 θ 的矩估计.

$$(2) f(x; \theta) = \begin{cases} (\theta + 1)x^\theta, & 0 < x < 1, \theta > 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

$$(5) p(x; \theta) = \begin{cases} \frac{6x}{\theta^3}(\theta - x), & 0 < x < \theta \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

解: (2) 直接利用均值, 用 \bar{X} 直接估计总体的均值 $E(X)$:

$$\bar{X} = E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} xf(x; \theta) dx = \int_0^1 x(\theta + 1)x^\theta dx = \frac{\theta + 1}{\theta + 2}$$

反解 θ , 立即得到:

$$\theta = \frac{1 - 2\bar{X}}{\bar{X} - 1}$$

(5) 同上, 直接利用均值, 用 \bar{X} 直接估计总体的均值 $E(X)$:

$$\bar{X} = E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} xf(x; \theta) dx = \int_0^\theta x \frac{6x}{\theta^3}(\theta - x) dx = \frac{6}{\theta^2} \int_0^\theta x^2 dx - \frac{6}{\theta^3} \int_0^\theta x^3 dx = \frac{1}{2}\theta$$

反解 θ , 立即得到:

$$\theta = 2\bar{X}$$

7.5. 总体 X 的概率密度函数为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{4x^2}{\theta^3\sqrt{\pi}}e^{-\frac{x^2}{\theta^2}}, & x \geq 0. \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是取自总体 X 的简单随机样本.

(1) 求 θ 的矩估计量 $\hat{\theta}$. (2) 求 $\hat{\theta}$ 的方差.

解: (1) 直接利用均值, 用 \bar{X} 直接估计总体的均值 $E(X)$:

$$\begin{aligned} \bar{X} = E(X) &= \int_{-\infty}^{\infty} xf(x; \theta) dx = \int_0^\infty x \frac{4x^2}{\theta^3\sqrt{\pi}}e^{-\frac{x^2}{\theta^2}} dx = \frac{2}{\theta^3\sqrt{\pi}} \int_0^\infty x^2 e^{-\frac{x^2}{\theta^2}} dx = \frac{2 * \theta^4}{\theta^3\sqrt{\pi}} \int_0^\infty t e^{-t} dt \\ &= \frac{2\theta}{\sqrt{\pi}} \left(-te^{-t} \Big|_{t=0}^\infty + \int_0^\infty e^{-t} dt \right) = \frac{2\theta}{\sqrt{\pi}} \end{aligned}$$

反解 θ , 立即得到:

$$\hat{\theta} = \frac{\sqrt{\pi} \bar{X}}{2}$$

(2) 直接将矩估计量带入求方差即可:

$$Var(\hat{\theta}) = Var\left(\frac{\sqrt{\pi} \bar{X}}{2}\right) = \frac{\pi}{4} Var(\bar{X}) = \frac{\pi}{4} Var\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{\pi}{4n^2} Var\left(\sum_{i=1}^n X_i\right)$$

由于 X_1, X_2, \dots, X_n 是独立的, 和的方差能够拆分为方差的和:

$$Var(\hat{\theta}) = \frac{\pi}{4n^2} Var\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{\pi}{4n^2} \sum_{i=1}^n Var(X_i)$$

所以只需计算出总体 X 的方差。为此, 先算出 $E(X^2)$:

$$\begin{aligned} E(X^2) &= \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f(x; \theta) dx = \int_0^\infty x^2 \frac{4x^2}{\theta^3\sqrt{\pi}} e^{-\frac{x^2}{\theta^2}} dx = \frac{4}{\theta^3\sqrt{\pi}} \int_0^\infty x^4 e^{-\frac{x^2}{\theta^2}} dx = \frac{4 * \theta^5}{\theta^3\sqrt{\pi}} \int_0^\infty t^4 e^{-t^2} dt \\ &= \frac{4\theta^2}{\sqrt{\pi}} \left(-\frac{1}{2} t^3 e^{-t^2} \Big|_{t=0}^\infty + \frac{3}{2} \int_0^\infty t^2 e^{-t^2} dt \right) = \frac{6\theta^2}{\sqrt{\pi}} \int_0^\infty t^2 e^{-t^2} dt \\ &= \frac{6\theta^2}{\sqrt{\pi}} \left(-\frac{1}{2} t e^{-t^2} \Big|_{t=0}^\infty + \frac{1}{2} \int_0^\infty e^{-t^2} dt \right) = \frac{3\theta^2}{\sqrt{\pi}} \int_0^\infty e^{-t^2} dt \\ &= \frac{3\theta^2}{\sqrt{\pi}} * \frac{\sqrt{\pi}}{2} = \frac{3\theta^2}{2} \end{aligned}$$

$$\text{因而 } Var(X) = E(X^2) - E^2(X) = \frac{3\theta^2}{2} - \left(\frac{2\theta}{\sqrt{\pi}}\right)^2 = \frac{3\theta^2}{2} - \frac{4\theta^2}{\pi}$$

$$\Rightarrow Var(\hat{\theta}) = \frac{\pi}{4n^2} \sum_{i=1}^n Var(X_i) = \frac{\pi}{4n^2} * n * \left(\frac{3}{2} - \frac{4}{\pi}\right) \theta^2 = \frac{3\pi - 8}{8n} \theta^2$$

概率论与数理统计 B
 第九周作业
 4 月 17 日
 周五

PB18151866
 龚小航

7.10. 设 X_1, \dots, X_n 是总体 X 的一个随机样本, 试求在 X 具有下列概率密度时, 参数 θ 的极大似然估计:

$$p(x; \theta) = (x - 1)\theta^2(1 - \theta)^{x-2}, x = 2, 3, \dots; 0 < \theta < 1$$

解: 显然 $p(x; \theta)$ 关于 θ 是非单调的, 则似然函数为:

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^n p(x_i; \theta) = \prod_{i=1}^n (x_i - 1)\theta^2(1 - \theta)^{x_i-2}$$

对其取对数后求导, 导数为 0 点即为极大似然点:

$$\begin{aligned} \ln L &= \sum_{i=1}^n (x_i - 1) + \sum_{i=1}^n (x_i - 2) \ln(1 - \theta) + \sum_{i=1}^n \ln \theta^2 \\ \Rightarrow \frac{\partial \ln L}{\partial \theta} &= \frac{2n}{\theta} - \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - 2)}{1 - \theta} \quad \text{令其等于零:} \\ \frac{2n}{\theta} &= \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - 2)}{1 - \theta} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i - 2n}{1 - \theta} \quad \Rightarrow \quad \theta = \frac{2n}{\sum_{i=1}^n x_i} = 2 * \left(\frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}\right)^{-1} = \frac{2}{\bar{X}} \end{aligned}$$

这就是参数 θ 的极大似然估计。

7.11. 设 X_1, \dots, X_n 是总体 X 的一个随机样本, 试求在 X 具有下列概率密度时, 参数 θ 的极大似然估计:

$$\begin{aligned} (1) \quad f(x; \theta) &= \begin{cases} \frac{2}{\theta^2}(\theta - x), & 0 < x < \theta \\ 0, & \text{其他} \end{cases} \\ (2) \quad f(x; \theta) &= \begin{cases} (\theta + 1)x^\theta, & 0 < x < 1, \theta > 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases} \end{aligned}$$

解: (1) 显然 $f(x; \theta)$ 关于 θ 是非单调的, 则似然函数为:

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta) = \prod_{i=1}^n \frac{2}{\theta^2}(\theta - x_i), \quad 0 < x_i < \theta$$

对其取对数后求导, 导数为 0 点即为极大似然点:

$$\begin{aligned} \ln L &= \sum_{i=1}^n \ln \frac{2}{\theta^2}(\theta - x_i) = n \ln 2 - 2n \ln \theta + \sum_{i=1}^n \ln(\theta - x_i) \\ \Rightarrow \frac{\partial \ln L}{\partial \theta} &= -\frac{2n}{\theta} + \sum_{i=1}^n \frac{1}{\theta - x_i} \quad \text{令其等于零:} \\ \frac{2n}{\theta} &= \sum_{i=1}^n \frac{1}{\theta - x_i} \end{aligned}$$

这个方程写不出显式解, 记其正根为 $\hat{\theta}$.因此参数 θ 的极大似然估计即为 $\hat{\theta}$ 。

(2) 显然 $f(x; \theta)$ 关于 θ 是非单调的, 则似然函数为:

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta) = \prod_{i=1}^n (\theta + 1)x_i^\theta, \quad 0 < x_i < 1$$

对其取对数后求导, 导数为 0 点即为极大似然点:

$$\begin{aligned} \ln L &= \sum_{i=1}^n \ln(\theta + 1)x_i^\theta = n \ln(\theta + 1) + \sum_{i=1}^n \theta \ln x_i \\ \Rightarrow \frac{\partial \ln L}{\partial \theta} &= \frac{n}{\theta + 1} + \sum_{i=1}^n \ln x_i \quad \text{令其等于零:} \\ \theta &= \frac{n}{-\sum_{i=1}^n \ln x_i} - 1 \end{aligned}$$

这就是参数 θ 的极大似然估计。

7.15. 设 X_1, \dots, X_n 是抽自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的简单随机样本, 其中 $\mu \in \mathbb{R}, \sigma^2 > 0$ 为未知参数。

求 $\theta = P(X \geq 2)$ 的极大似然估计。

解: 将其标准化, 直接能利用标准正态分布的性质得到结果:

$$\theta = P(X \geq 2) = 1 - P(X \leq 2) = 1 - P\left(\frac{x - \mu}{\sigma} \leq \frac{2 - \mu}{\sigma}\right) = 1 - \Phi\left(\frac{2 - \mu}{\sigma}\right)$$

接下来只需要算出 μ, σ^2 , 将其带入即可得到最终结果:

利用 X_1, \dots, X_n 极大似然的估计总体 X 的 μ, σ^2 :

显然 $f(\mu, \sigma^2)$ 关于 μ, σ^2 是非单调的, 则似然函数为:

$$L(\mu, \sigma^2) = \prod_{i=1}^n f(\mu, \sigma^2) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}},$$

对其取对数后求导, 导数为 0 点即为极大似然点:

$$\begin{aligned} \ln L &= \sum_{i=1}^n \ln \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}} = n \ln \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} + \sum_{i=1}^n \ln e^{-\frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}} = -n \ln \sqrt{2\pi\sigma} - \sum_{i=1}^n \frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2} \\ &= -\frac{n}{2} \ln 2\pi\sigma^2 - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 \\ &\Rightarrow \begin{cases} \frac{\partial \ln L}{\partial \mu} = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu) \\ \frac{\partial \ln L}{\partial \sigma^2} = -\frac{n}{2\sigma^2} + \frac{1}{2\sigma^4} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 \end{cases} \quad \text{令其等于零:} \\ \begin{cases} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu) = 0 \Rightarrow \sum_{i=1}^n (x_i - \mu) = \sum_{i=1}^n x_i - n\mu \Rightarrow \mu = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n} = \bar{X} \\ \frac{n}{2\sigma^2} = \frac{1}{2\sigma^4} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 \Rightarrow \sigma^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{X})^2 \end{cases} \end{aligned}$$

将其带入 θ 的表达式中, 即可知:

$$\theta = 1 - \Phi\left(\frac{2 - \mu}{\sigma}\right) = 1 - \Phi\left(\frac{2 - \bar{X}}{\sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{X})^2}}\right)$$

7.17. (2014 年研究生入学考试试题) 设总体 X 的分布函数为

$$F(x; \theta) = \begin{cases} 1 - e^{-\frac{x^2}{\theta}}, & x \geq 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

其中 θ 为未知参数且大于零, X_1, X_2, \dots, X_n 为来自总体 X 的简单随机抽样。

(1) 求 $E(X), E(X^2)$; (2) 求 θ 的极大似然估计量 $\hat{\theta}$;

解: (1) 直接由连续型随机变量均值的定义:

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{\infty} x d(F(x)) = \int_0^{\infty} x * \frac{2x}{\theta} e^{-\frac{x^2}{\theta}} dx = \left(-x e^{-\frac{x^2}{\theta}} \right) \Big|_{x=0}^{\infty} + \int_0^{\infty} e^{-\frac{x^2}{\theta}} dx = \frac{\sqrt{\pi\theta}}{2} \\ E(X^2) &= \int_{-\infty}^{\infty} x^2 d(F(x)) = \int_0^{\infty} x^2 * \frac{2x}{\theta} e^{-\frac{x^2}{\theta}} dx = \left(-x^2 e^{-\frac{x^2}{\theta}} \right) \Big|_{x=0}^{\infty} + \int_0^{\infty} 2x e^{-\frac{x^2}{\theta}} dx \\ &= \int_0^{\infty} 2x e^{-\frac{x^2}{\theta}} dx = \int_0^{\infty} e^{-\frac{x^2}{\theta}} dx^2 = \theta \int_0^{\infty} e^{-\frac{x^2}{\theta}} d\left(\frac{x^2}{\theta}\right) = \theta \end{aligned}$$

(2) 先由题中所给的分布函数写出 X 的概率密度函数:

$$f(x; \theta) = \begin{cases} \frac{2x}{\theta} e^{-\frac{x^2}{\theta}}, & x \geq 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

由此似然函数为:

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta) = \prod_{i=1}^n \frac{2x_i}{\theta} e^{-\frac{x_i^2}{\theta}}$$

对其取对数后求导, 导数为 0 点即为极大似然点:

$$\begin{aligned} \ln L &= \sum_{i=1}^n \ln \frac{2x_i}{\theta} e^{-\frac{x_i^2}{\theta}} = n \ln 2 - n \ln \theta + \sum_{i=1}^n \ln x_i - \frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n x_i^2 \\ &\Rightarrow \frac{\partial \ln L}{\partial \theta} = -\frac{n}{\theta} + \frac{1}{\theta^2} \sum_{i=1}^n x_i^2 \quad \text{令其等于零:} \\ \frac{n}{\theta} &= \frac{1}{\theta^2} \sum_{i=1}^n x_i^2 \Rightarrow \theta = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 \quad \hat{\theta} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 \end{aligned}$$

这就是参数 θ 的极大似然估计。

7.33. 设总体 X 服从 Weibull 分布, 密度函数为

$$f(x, \lambda) = \begin{cases} \lambda \alpha \cdot x^{\alpha-1} e^{-\lambda x^\alpha}, & x > 0 \\ 0, & \text{其它} \end{cases} \quad \lambda > 0, \alpha > 0$$

设 X_1, \dots, X_n 为此总体中抽取的简单样本. 若 α 已知, 求 λ 的矩估计和极大似然估计.

解: 先求 λ 的矩估计, 直接利用均值, 由概率密度函数可知:

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{\infty} x f(x, \lambda) dx = \int_0^{\infty} x \cdot \lambda \alpha x^{\alpha-1} e^{-\lambda x^\alpha} dx = \int_0^{\infty} \lambda x e^{-\lambda x^\alpha} dx = \int_0^{\infty} \lambda \cdot \lambda^{-\frac{1}{\alpha}} (\lambda x^\alpha)^{\frac{1}{\alpha}} e^{-\lambda x^\alpha} dx \\ &= \lambda^{-\frac{1}{\alpha}} \int_0^{\infty} (\lambda x^\alpha)^{\frac{1}{\alpha}} e^{-\lambda x^\alpha} d(\lambda x^\alpha) = \lambda^{-\frac{1}{\alpha}} \int_0^{\infty} (t)^{\frac{1}{\alpha}} e^{-t} d(t) = \lambda^{-\frac{1}{\alpha}} \Gamma\left(\frac{1}{\alpha} + 1\right) \end{aligned}$$

所以用 \bar{X} 估计总体的 $E(X)$, 可得:

$$\bar{X} = \lambda^{-\frac{1}{\alpha}} \Gamma\left(\frac{1}{\alpha} + 1\right) \Rightarrow \hat{\lambda} = \left(\frac{\Gamma\left(\frac{1}{\alpha} + 1\right)}{\bar{X}} \right)^\alpha$$

再求 λ 的极大似然估计. 似然函数为:

$$L(\lambda) = \prod_{i=1}^n f(x_i, \lambda) = \prod_{i=1}^n \lambda \alpha x_i^{\alpha-1} e^{-\lambda x_i^\alpha}$$

对其取对数后求导, 导数为 0 点即为极大似然点:

$$\ln L = \sum_{i=1}^n \ln \lambda \alpha x_i^{\alpha-1} e^{-\lambda x_i^\alpha} = n \ln \lambda + n \ln \alpha + (\alpha - 1) \sum_{i=1}^n \ln x_i - \sum_{i=1}^n \lambda x_i^\alpha$$

$$\Rightarrow \frac{\partial \ln L}{\partial \lambda} = \frac{n}{\lambda} - \sum_{i=1}^n x_i^\alpha \quad \text{令其等于零:}$$

$$\frac{n}{\lambda} = \sum_{i=1}^n x_i^\alpha \Rightarrow \hat{\lambda} = \frac{n}{\sum_{i=1}^n x_i^\alpha}$$