统计量及其分布*

X. Ling

2022年6月4日

第一部分 知识点

1 需要知道的概念

总体和样本以及它们的相关概念,样本的性质(**独立性**、代表性),**样本联合分布函数**,**经验分布函数**,基本的统计量¹,**次序统计量及分布**,三大抽样分布.

定义 1 (Fisher 因子分解定理) 设 x_1, x_2, \ldots, x_n 是来自某个总体的样本,总体的分布函数为 $F(x;\theta)$,统 计量 $T = T(x_1, x_2, \ldots, x_n)$ 称为 θ 的充分统计量,如果在给定 T 的取值之后, x_1, x_2, \ldots, x_n 的条件分布与 θ 无关,即

$$\frac{\prod_{i=1}^{n} f(x_i; \theta)}{g(y, \theta)} = h(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

其中 $g(y;\theta)$ 是 T 的概率函数.

2 重要的定理

定理 1 设 x_1, x_2, \ldots, x_n 是来自某个总体的样本, \bar{x} 是样本均值。

- (1) 若总体分布为 $N(\mu, \sigma^2)$, 则 \bar{x} 的精确分布为 $N(\mu, \sigma^2/n)$;
- (2) 若总体分布未知或者不是正态分布, $E(x)=\mu,Var(x)=\sigma^2$ 存在,则 n 较大时可采用的渐近分布为 $N(\mu,\sigma^2/n)$, 常记为 $\bar{x}\stackrel{A}{\sim}N(\mu,\sigma^2/n)$.

定理 2 设总体 X 具有二阶矩, 即 $E(X) = \mu, Var(X) = \sigma^2 < \infty, x_1, x_2, \dots, x_n$ 为从该总体中得到的样本, \bar{x} 和 $s*^2$ 分别是样本均值和样本方差,则 $E(\bar{x}) = \mu, Var(\bar{x}) = \sigma^2/n, E(s^2) = \sigma^2$

《概率论与数理统计教程(第三版)》, 茆诗松,程依明, 濮晓龙, 高等教育出版社;

《概率论与数理统计教程(第三版)习题与解答》, 茆诗松,程依明, 濮晓龙, 高等教育出版社;

《统计推断(翻译版·原书第二版)》, (美) George Casella, Roger L. Berger, 张忠占、傅莺莺译, 机械工业出版社.

^{*}Reference:

¹下文的所有样本方差(标准差),如无特别指出,均为修正样本方差(标准差).

定理 3 (单个次序统计量的分布) 设总体 X 的密度函数为 p(x), 分布函数为 $F(x), x_1, x_2, \ldots, x_n$ 为样本,则第 k 个次序统计量 $x_{(k)}$ 的密度函数为

$$p_k(x) = \frac{n!}{(k-1)!(n-k!)} (F(x))^{k-1} (1 - F(x))^{n-k} p(x)$$

Rmk: 多个次序统计量的联合分布就是上述定理的直接推论.

定理 4 设 x_1, x_2, \ldots, x_n 是来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本, 其样本均值和样本方差分别为

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i, s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{x})^2,$$

则有

 $(1)\bar{x}$ 和 s^2 相互独立;

$$(2)\bar{x}\sim N(\mu,\sigma^2/n);$$

$$(3)\frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1).$$

推论 1 设 x_1, x_2, \ldots, x_n 是来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本,则有

$$t = \frac{\sqrt{n}(\bar{x} - \mu)}{s} \sim t(n - 1);$$

其中 \bar{x} 为样本均值,s为样本标准差.

推论 2 设 x_1, x_2, \ldots, x_m 是来自 $N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 的一个样本,设 y_1, y_2, \ldots, y_n 是来自 $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 的一个样本,且这两个样本互相独立,则有

$$F = \frac{s_x^2/\sigma_1^2}{s_y^2/\sigma_2^2} \sim F(m-1, n-1),$$

其中 s_x^2, s_y^2 分别是两个样本方差.

定理 5 (Neyman 因子分解定理) 设总体的概率函数为 $f(x;\theta), x_1, x_2, \ldots, x_n$ 为样本,则 $T = T(x_1, x_2, \ldots, x_n)$ 为充分统计量的充要条件是:存在两个函数 $g(t,\theta)$ (注意这里的 g 的自变量是 t 和 θ) 和 $h(x_1, x_2, \ldots, x_n)$ 使得对任意的 θ 和任一组观测值 x_1, x_2, \ldots, x_n ,有

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta) = g(T(x_1, x_2, \dots, x_n), \theta) h(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

其中, $g(t,\theta)$ 是通过统计量 T 的取值而依赖于样本的.

第二部分 习题

1. 设有 N 个产品, 其中有 M 个不合格品. 进行放回抽样, 定义 x_i 如下:

$$x_i = \begin{cases} 1, & \text{第 } i \text{ 次取得不合格品,} \\ 0, & \text{第 } i \text{ 次取得合格品.} \end{cases}$$

求样本 x_1, x_2, \ldots, x_n 的联合分布.

解 总体的分布列为

$$P(X = 1) = \frac{M}{N}, P(X = 0) = 1 - \frac{M}{N}$$

也可以写成

$$P(X = x) = \left(\frac{M}{N}\right)^x \left(1 - \frac{M}{N}\right)^{(1-x)}, x = 0, 1$$

因此样本 x_1, x_2, \ldots, x_n 的联合分布列为

$$P(x_1, x_2, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^{n} \left(\frac{M}{N}\right)^{x_i} \left(1 - \frac{M}{N}\right)^{(1-x_i)} = \left(\frac{M}{N}\right)^t \left(1 - \frac{M}{N}\right)^{(n-t)}$$

其中 $t = x_1 + x_2 + \cdots + x_n$.

* 2^2 . 设总体 X 的分布函数为 F(x), 经验分布函数为 $F_n(x)$, 试证

$$E[F_n(x)] = F(x), Var[F_n(x)] = \frac{1}{n}F(x)[1 - F(x)]$$

 \mathbf{W} 设 x_1, x_2, \ldots, x_n 是取自总体分布函数为 F(x) 的样本, 则经验分布函数为

$$F_n(x) = \begin{cases} 0, & \stackrel{\text{def}}{=} x < x_{(1)}, \\ \frac{k}{n}, & \stackrel{\text{def}}{=} x_{(k)} \le x < x_{(k+1)}, k = 1, 2, \dots, n-1, \\ 1, & \stackrel{\text{def}}{=} x \ge x_{(n)}. \end{cases}$$

若令 $y_i = I_{\{X_i \leq x\}}, i = 1, 2, \ldots, n$, 则 y_1, y_2, \ldots, y_n 是独立同分布的随机变量 (独立性和同分布性分别从哪来?), 且

$$E(y_1) = P(X_1 \le x) = F(x), E(y_1^2) = P(x_1 \le x) = F(x),$$

于是

$$Var(y_1) = F(x) - [F(x)]^2 = F(x)[1 - F(x)].$$

又 $F_n(x)$ 可写为 $F_n(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i$, 故有

$$E[F_n(x)] = \frac{1}{n} E(\sum_{i=1}^n y_i) = E(y_1) = F(x);$$

$$Var[F_n(x)] = \frac{1}{n^2} Var(\sum_{i=1}^n y_i) = \frac{1}{n} Var(y_1) = \frac{1}{n} F(x)[1 - F(x)].$$

*3. 设 $x_1, x_2, ..., x_n$ 是一个样本, s^2 为样本方差, 试证:

$$\frac{1}{n(n-1)} \sum_{i < j} (x_i - x_j)^2 = s^2.$$

²打*的题目会难一点

证 注意到

$$\sum_{i < j} (x_i - x_j)^2 = (n - 1) \sum_{i=1}^n x_i^2 - 2 \sum_{i < j} x_i x_j$$
$$\left(\sum_{i=1}^n x_i\right)^2 = \sum_{i=1}^n x_i^2 + 2 \sum_{i < j} x_i x_j$$

故

$$\sum_{i < j} (x_i - x_j)^2 = n \sum_{i=1}^n x_i^2 - \left(\sum_{i=1}^n x_i\right)^2 = n \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

得证.

4. 设总体的密度函数为 $p(x) = 6x(1-x), 0 < x < 1, x_1, x_2, \dots, x_9$ 是来自该总体的样本, 试求该样本中位数的分布.

Hint 此即求 $x_{(5)}$ 的分布, 代入定理中验证即可.

$$p_{m_{0.5}}(x) = 3780x^{9}(1-x)^{9}(3-2x)^{4}(2x+1)^{4}$$

- 5. 设 X_i , i=1,2,3 独立且分别服从 $N(i,i^2)$ 分布, 利用 X_i 构造服从下列分布的统计量:
- (1) 自由度为 3 的 χ^2 分布;
- (2) 自由度为 2 的 t 分布;
- (3) 自由度为 1,2 的 F 分布.

Hint 开放题, 自行构造即可. 需要注意的是服从标准正态分布的的统计量为 $\frac{X_i-i}{i}$.

- 6. 设随机变量 $X \sim F(n, n)$, 证明 $P(X < 1) = \frac{1}{2}$.
- 证 若 $X \sim F(n, n)$, 则 Y = 1/X 也服从 F(n, n), 从而

$$P(X < 1) = P(Y < 1) = P(1/X < 1) = P(X > 1).$$

又

$$P(X < 1) + P(X > 1) = 1,$$

这就证明了 $P(X < 1) = \frac{1}{2}$.

- 7. 设 x_1, x_2 是来自 $N(0, \sigma^2)$ 的样本, 试求 $Y = \left(\frac{x_1 + x_2}{x_1 x_2}\right)^2$ 的分布.
- **解** 由条件, $x_1 + x_2 \sim N(0, 2\sigma^2)$, $x_1 x_2 \sim N(0, 2\sigma^2)$, 故

$$\left(\frac{x_1+x_2}{\sqrt{2}\sigma}\right)^2 \sim \chi^2(1), \left(\frac{x_1-x_2}{\sqrt{2}\sigma}\right)^2 \sim \chi^2(1),$$

又

$$Cov(x_1 + x_2, x_1 - x_2) = Var(x_1) - Var(x_2) = 0,$$

且 $x_1 + x_2$ 与 $x_1 - x_2$ 服从二元正态分布, 因此 $x_1 + x_2$ 与 $x_1 - x_2$ 独立, 于是

$$Y = \left(\frac{x_1 + x_2}{x_1 - x_2}\right)^2 = \frac{\left(\frac{x_1 + x_2}{\sqrt{2}\sigma}\right)^2}{\left(\frac{x_1 - x_2}{\sqrt{2}\sigma}\right)^2} \sim F(1, 1).$$

8. 设 $x_1, x_2, \dots, x_n, x_n + 1$) 是来自 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, $\bar{x}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i, s_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}_n)^2$, 试求常数 c 使得 $t_c = c \frac{x_{(n+1)} - \bar{x}_n}{s_n}$ 服从 t 分布,并指出分布的自由度.

解 由条件: $x_{n+1} \sim N(\mu, \sigma^2)$, $\bar{x}_n \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$, $\frac{(n-1)s_n^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$, 且 x_{n+1} , \bar{x}_n , s_n^2 相互独立,因而 $x_{n+1} - \bar{x}_n \sim N\left(0, \sigma^2 + \frac{\sigma^2}{n}\right) = N\left(0, \frac{n+1}{n}\sigma^2\right)$, 故

$$t = \frac{(x_{n+1} - \bar{x}_n)/\sqrt{\frac{n+1}{n}}}{s_n} = \frac{(x_{n+1} - \bar{x}_n)/\sqrt{\frac{n+1}{n}\sigma^2}}{\sqrt{\frac{(n-1)S_n^2}{\sigma^2}/(n-1)}} \sim t(n-1)$$

这说明当 $c=\sqrt{\frac{n}{n+1}}$ 时, $t_c=c\frac{x_n-\bar{x}_n}{s_n}\sim t(n-1)$, 自由度为 n-1.

9. 设 x_1, x_2, \ldots, x_n 是来自泊松分布 $P(\lambda)$ 的样本, 证明: $T = \sum_{i=1}^{n} x_i$ 是充分统计量.

Hint 利用 poisson 分布的可加性和概率分布, 根据 Fisher 因子分解定理除一下就得到了.

10. 设 x_1, x_2, \ldots, x_n 是来自正态分布 $N(\mu, 1)$ 的样本,证明: $T = \bar{x}$ 是充分统计量. 如果正态分布方 差未知呢?

 \mathbf{M} 由条件, $T = \bar{x} \sim N(n\mu, n)$, 在给定 T = t 下由条件密度函数

$$p_{\mu}(x_1, x_2, \dots, x_n | T = t) = \frac{p_{\mu}(x_1, x_2, \dots, x_n)}{p_{\mu}(t)}$$

$$= \frac{(2\pi)^{-n/2} \exp\left\{-\frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \mu)^2\right\}}{(2\pi n)^{-1/2} \exp\left\{-\frac{1}{2n} (t - n\mu)^2\right\}}$$

$$= \frac{(2\pi)^{-n/2} \exp\left\{-\frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} (x_i)^2 - 2n\mu t + n\mu^2\right\}}{(2\pi n)^{-1/2} \exp\left\{-\frac{1}{2n} t^2 - 2n\mu t + n^2\mu^2\right\}}$$

$$= \sqrt{n}(2\pi)^{-(n-1)/2} \exp\left\{-\frac{1}{2} \left(\sum_{i=1}^{n} x_i^2 - \frac{t^2}{n}\right)\right\}$$

这个条件概率与 μ 无关.

11. 设 $x_1, x_2, ..., x_n$ 是来自韦布尔分布

$$p(x;\theta) = mx^{m-1}\theta^{-m}e^{-(x/\theta)/m}, x > 0, \theta > 0$$

的样本 (m > 0 已知), 试给出一个充分统计量.

解 样本的联合密度函数为

$$p(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta) = m^n (x_1 x_2 \dots x_n)^{m-1} \theta^{-mn} \exp \left\{ \sum_{i=1}^n \frac{x_i^m}{\theta^m} \right\}.$$

若令
$$T = \sum_{i=1}^{n} x_i^m$$
, 取 $g(t,\theta) = \theta^{-mn} \exp\{-t/\theta^m\}$, $h(x_1, x_2, \dots, x_n) = m^n \left(\prod_{i=1}^{n} x_i\right)^{m-1}$, 由因子分解定 \mathbb{H}_{i} \mathbb{H}_{i