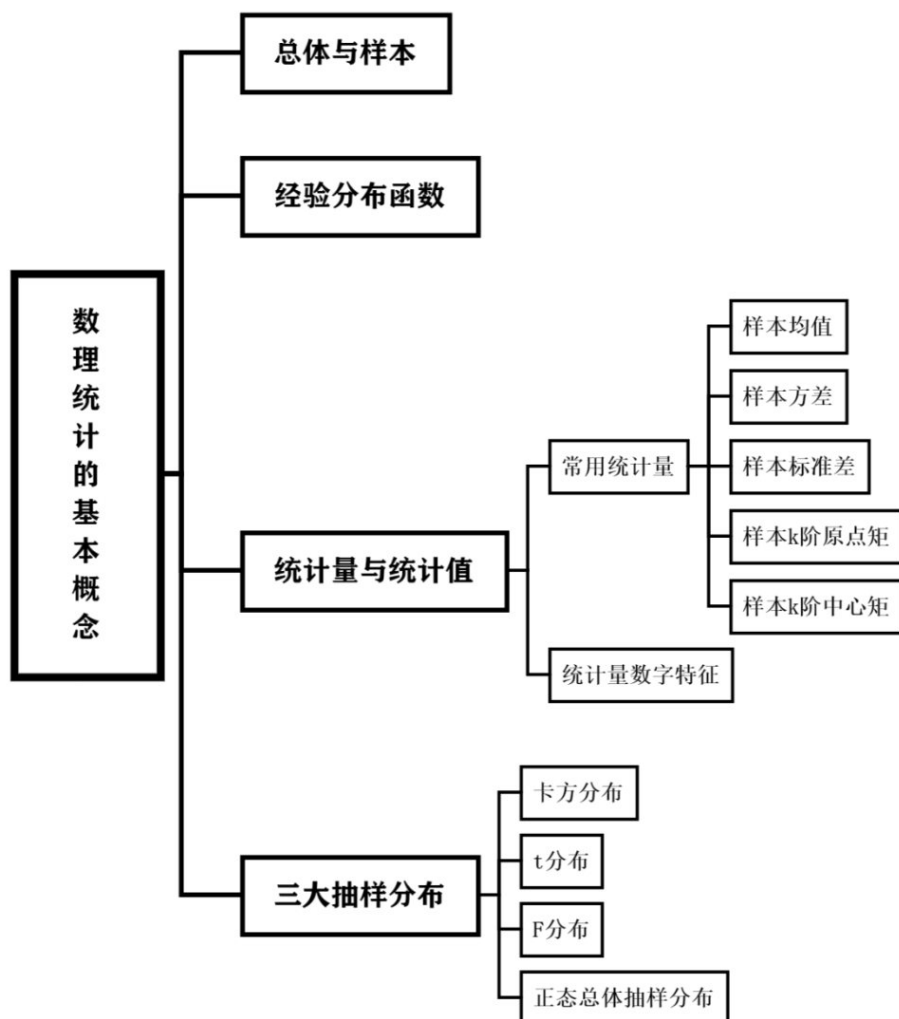


第六章 数理统计的基本概念

知识图解



知识讲解**一、 总体与样本**

1. 总体: 研究对象某项数量指标的全体称为**总体**. 构成总体的每个成员称为**个体**.
例如, 研究一批机器的寿命, 则全部机器的寿命构成问题的总体, 每一台机器的寿命是一个个体, 总体是寿命 X 服从的分布.

注: 总体分布的类型有时是明确的, 统计的任务是确定未知参数, 即参数估计;
有时是不明确的, 需要先对分布进行假定, 再估计未知参数.

2. 样本: 在相同条件下对总体 X 进行 n 次简单随机抽样, 得到的 n 个观察结果.
 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立且同分布于总体 X , 称 X_1, X_2, \dots, X_n 为来自总体 X 的一个简单随机样本, 简称**样本**, 其中 n 称为**样本容量**. 抽样得到的一组实数记为 x_1, x_2, \dots, x_n , 称为**样本观察值**, 简称**样本值**.

例如, 从该批机器中随机抽 20 台测定其寿命, 即得容量为 20 的样本观测值 x_1, x_2, \dots, x_{20} . 抽取前无法预知每台样品的寿命, 因此样本 X_1, X_2, \dots, X_{20} 是随机变量.

注: 1) 有些教材中为简单化处理, 统一用 x_1, x_2, \dots, x_n 表示样本和样本值.

2) 从总体中抽样的方法是多种多样的, 本课程仅研究简单随机样本, 即 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立且同服从于总体分布.

二、 经验分布函数

定义 设 X_1, X_2, \dots, X_n 为总体 X 的一个样本, 其样本值为 x_1, x_2, \dots, x_n , 则称函数

$$F_n(x) = \frac{\{x_1, x_2, \dots, x_n \text{ 中 小于或等于 } x \text{ 的个数}\}}{n} \quad (-\infty < x < +\infty)$$

为样本值 x_1, x_2, \dots, x_n 的经验分布函数.

若已知样本值 x_1, x_2, \dots, x_n 的频数、频率分布表为

指标 X	x_1^*	x_2^*	\dots	x_l^*
频数 n_i	n_1	n_2	\dots	n_l
频率 f_i	$\frac{n_1}{n}$	$\frac{n_2}{n}$	\dots	$\frac{n_l}{n}$

则经验分布函数

$$F_n(x) = \begin{cases} 0, & x < x_1^*, \\ \frac{n_1 + \dots + n_i}{n}, & x_i^* \leq x < x_{i+1}^*, \quad (i = 1, 2, \dots, l-1) \\ 1 & x \geq x_l^*. \end{cases}$$

格里汶科定理：对于任意实数 x ，当 $n \rightarrow \infty$ 时 $F_n(x)$ 以概率 1 一致收敛于分布函数 $F(x)$ 。即当 n 充分大时，经验分布函数的任一个观察值 $F_n(x)$ 是总体分布函数 $F(x)$ 的良好近似，从而实际上可当作 $F(x)$ 来使用。

【例6.1】 设总体 X 的容量为10的一组样本值是1,2,4,3,4,2,3,4,4,2，试求样本的经验分布函数。

注：统计研究中，通常先对样本值进行分组，确定各组的组距组限，再列出频数频率分布表，并借助直方图、茎叶图等图形展示样本数据。

三、统计量与统计值

定义 不含任何未知参数的样本函数 $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 称为**统计量**。设 x_1, x_2, \dots, x_n 是对应于样本 X_1, X_2, \dots, X_n 的样本值，则称 $g(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 是 $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 的观测值，称为**统计值**。

【例6.2】 设总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ，其中 μ 已知， σ^2 未知， X_1, X_2 是取自总体 X 的样本，则下列各量为统计量的是（ ）

- (A) $X_1 + \mu X_2$ (B) $2X_1 + \sigma\mu$ (C) $X_1 + \mu + \sigma^2$ (D) $\frac{X_1 - \mu}{\sigma}$

四、 常用统计量

设 X_1, X_2, \dots, X_n 为总体 X 的一个样本, n 为样本容量

1) 样本均值
$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

2) 样本方差
$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^n X_i^2 - n\bar{X}^2 \right)$$

注: 推导过程

$$\begin{aligned} S^2 &= \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i^2 - 2X_i\bar{X} + \bar{X}^2) = \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^n X_i^2 - 2\bar{X} \sum_{i=1}^n X_i + n\bar{X}^2 \right) \\ &= \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^n X_i^2 - 2n\bar{X}^2 + n\bar{X}^2 \right) = \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^n X_i^2 - n\bar{X}^2 \right) \end{aligned}$$

3) 样本标准差
$$S = \sqrt{S^2} = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}$$

4) 样本 k 阶原点矩
$$A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k, \quad k=1, 2, \dots,$$

5) 样本 k 阶中心矩
$$B_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k, \quad k=1, 2, \dots,$$

【例6.3】 从一批零件中抽取6个样本, 测得其直径为1.5, 2, 2.3, 1.7, 2.5, 1.8,

求 \bar{x}, s^2 .

五、 常用统计量的数字特征

已知 X_1, X_2, \dots, X_n 为来自总体 X 的样本, $EX = \mu, DX = \sigma^2$

1. $EX_i = \mu, DX_i = \sigma^2;$

2. $E\bar{X} = \mu, D\bar{X} = \frac{\sigma^2}{n};$

3. $ES^2 = \sigma^2$

【例6.4】 设总体 $X \sim B(m, \theta)$, X_1, X_2, \dots, X_n 为来自该总体的简单随机样本,

\bar{X} 为样本均值, 则 $E\left[\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2\right] = (\quad)$

- (A) $(m-1)n\theta(1-\theta)$ (B) $m(n-1)\theta(1-\theta)$
 (C) $(m-1)(n-1)\theta(1-\theta)$ (D) $mn\theta(1-\theta)$

【例6.5】 设总体 X 服从参数为 $\lambda (\lambda > 0)$ 的泊松分布, X_1, X_2, \dots, X_n 为来自该

总体的简单随机样本, 则对于统计量 $T_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i, T_2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n-1} X_i + \frac{1}{n} X_n$, 有

() .

- (A) $ET_1 > ET_2, DT_1 > DT_2$ (B) $ET_1 > ET_2, DT_1 < DT_2$
 (C) $ET_1 < ET_2, DT_1 > DT_2$ (D) $ET_1 < ET_2, DT_1 < DT_2$

六、 三大抽样分布与分位点

统计量的分布称为抽样分布, 下面介绍来自正态总体的三大常用统计量的分布.

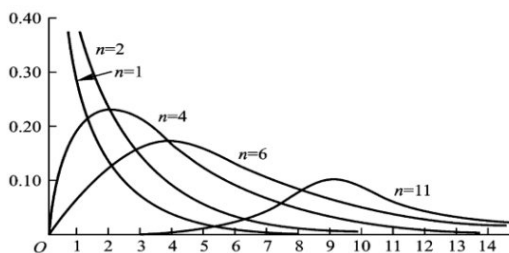
1. χ^2 分布

定义 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $N(0,1)$ 的样本, 则称统计量

$$\chi^2 = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2$$

服从自由度为 n 的 χ^2 分布, 记为 $\chi^2 \sim \chi^2(n)$.

图像如下:



性质

1) 可加性: 设 $\chi_1^2 \sim \chi^2(n_1)$, $\chi_2^2 \sim \chi^2(n_2)$, 并且 χ_1^2 , χ_2^2 独立, 则

$$\chi_1^2 + \chi_2^2 \sim \chi^2(n_1 + n_2)$$

2) 数学期望和方差 (背): 若 $\chi^2 \sim \chi^2(n)$, 则有 $E(\chi^2) = n$, $D(\chi^2) = 2n$

3) 分位点

分位点定义 设有分布函数 $F(x)$, 对给定的 $\alpha (0 < \alpha < 1)$, 若有

$$P\{X > x_\alpha\} = \alpha$$

则称点 x_α 为 $F(x)$ 的上 α 分位点.

$\chi^2(n)$ 的分位点 设 $\chi^2 \sim \chi^2(n)$, 对给定的 $\alpha (0 < \alpha < 1)$, 若有 $\chi_\alpha^2(n) > 0$ 满足

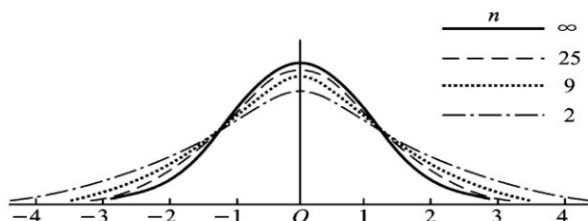
$P\{\chi^2 > \chi_\alpha^2(n)\} = \alpha$, 则称 $\chi_\alpha^2(n)$ 为 $\chi^2(n)$ 分布的上 α 分位点.

2. t 分布

定义 设 $X \sim N(0,1)$, $Y \sim \chi^2(n)$, 且 X, Y 独立, 则称随机变量

$$t = \frac{X}{\sqrt{Y/n}}$$

服从自由度为 n 的 t 分布, 记为 $t \sim t(n)$



性质

1) 奇偶性: t 分布的概率密度 $f(t)$ 图像为偶函数.

2) 分位点 对于给定的 $\alpha (0 < \alpha < 1)$, 称满足条件 $P\{t > t_\alpha(n)\} = \alpha$ 的点 $t_\alpha(n)$ 为

$t(n)$ 分布的上 α 分位点. 易得 $t_{1-\alpha}(n) = -t_\alpha(n)$.

结论

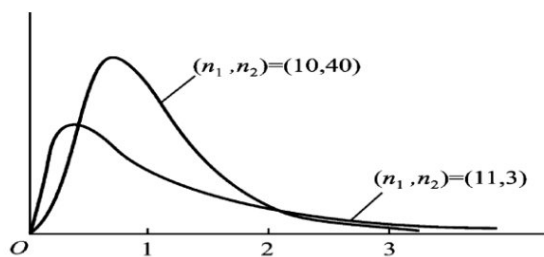
- 1) 自由度 $n=1$ 的 t 分布是标准柯西分布, 它的期望不存在.
- 2) 自由度 $n>1$ 的 t 分布期望存在且为 0.
- 3) 当自由度较大 ($n \geq 30$) 时, t 分布与标准正态分布 $N(0,1)$ 近似.

3. F 分布

定义 设 $X \sim \chi^2(n_1)$, $Y \sim \chi^2(n_2)$, 且 X, Y 独立, 则称随机变量

$$F = \frac{X/n_1}{Y/n_2}$$

服从自由度为 (n_1, n_2) 的 F 分布, 记为 $F \sim F(n_1, n_2)$, n_1 称为第一自由度, n_2 称为第二自由度.



性质 若 $F \sim F(n_1, n_2)$, 则 $\frac{1}{F} \sim F(n_2, n_1)$

分位点 对于给定的 $\alpha (0 < \alpha < 1)$, 称满足条件 $P\{F > F_\alpha(n_1, n_2)\} = \alpha$ 的点

$F_\alpha(n_1, n_2)$ 为 $F(n_1, n_2)$ 分布的上 α 分位点. 易得 $F_{1-\alpha}(n_1, n_2) = \frac{1}{F_\alpha(n_2, n_1)}$

【例6.6】 设 X_1, X_2, X_3, X_4 为来自总体 $X \sim N(0,1)$ 的简单随机样本, 若统计量

$Y = \frac{X_1^2 + X_2^2}{X_3^2 + X_4^2}$, 且对给定的 $\alpha (0 < \alpha < 1)$, 数 y_α 满足 $P\{Y > y_\alpha\} = \alpha$, 则 ().

(A) $y_\alpha y_{1-\alpha} = 1$

(B) $y_\alpha y_{1-\frac{\alpha}{2}} = 1$

(C) $y_{\frac{\alpha}{2}} y_{1-\frac{\alpha}{2}} = 1$

(D) $y_{\frac{\alpha}{2}} y_{1-\alpha} = 1$

【例6.7】 设 X_1, X_2, \dots, X_5 为总体 $X \sim N(0, 1)$ 的一个样本, 设

$Y = (X_1 + X_2 + X_3)^2 + (X_4 - \sqrt{2}X_5)^2$ 且 cY 服从 χ^2 分布, 则 $c =$ _____.

【例6.8】 设随机变量 X, Y 相互独立, 均服从 $N(0, 3^2)$ 分布且 X_1, X_2, \dots, X_9 与

Y_1, Y_2, \dots, Y_9 分别是来自总体 X, Y 的简单随机样本, 则统计量 $U = \frac{X_1 + \dots + X_9}{\sqrt{Y_1^2 + \dots + Y_9^2}}$ 服

从参数为____的____分布.

【例6.9】 设总体 X 服从正态分布 $X \sim N(0, 2^2)$, 而 X_1, X_2, \dots, X_{15} 是来自总体的

简单随机样本, 则随机变量 $Y = \frac{X_1^2 + \dots + X_{10}^2}{2(X_{11}^2 + \dots + X_{15}^2)}$ 服从____分布, 参数

为_____.

【例6.10】（练习）设 X_1, X_2, X_3, X_4 为来自总体 $N(1, \sigma^2)$ 的简单随机样本，则

统计量 $\frac{X_1 - X_2}{|X_3 + X_4 - 2|}$ 的分布为（ ）

- (A) $N(0,1)$ (B) $t(1)$ (C) $\chi^2(1)$ (D) $F(1,1)$

七、正态总体抽样分布

一个正态总体 假设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自正态总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的样本，样本均值

与样本方差分别是 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$, $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ ，则

1) $\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$ ，即 $\frac{(\bar{X} - \mu)\sqrt{n}}{\sigma} \sim N(0,1)$ ；

2) 样本均值 \bar{X} 与样本方差 S^2 相互独立；

3) $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$ ； $\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n)$ ；

4) $T = \frac{\bar{X} - \mu}{S / \sqrt{n}} \sim t(n-1)$ ；

注：由 $\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}) = 0$ ，故 n 个偏差 $X_1 - \bar{X}, X_2 - \bar{X}, \dots, X_n - \bar{X}$ 中有 $n-1$ 个为自由变量，第 n 个不可自由取值。故自由度为 $n-1$

【例6.11】在总体 $X \sim N(5, 16)$ 中随机地抽取一个容量为 36 的样本

X_1, X_2, \dots, X_{36} ，则关于样本均值 \bar{X} 的概率 $P\{4 \leq \bar{X} \leq 6\} = \underline{\hspace{2cm}}$ 。

【例6.12】 设 $X_1, X_2, \dots, X_n (n \geq 2)$ 为来自总体 $N(0, 1)$ 的简单随机样本, \bar{X} 为样本均值, S^2 为样本方差, 则 ()

(A) $n\bar{X} \sim N(0, 1)$

(B) $nS^2 \sim \chi^2(n)$

(C) $\frac{(n-1)\bar{X}}{S} \sim t(n-1)$

(D) $\frac{(n-1)X_1^2}{\sum_{i=2}^n X_i^2} \sim F(1, n-1)$

【例6.13】 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的简单随机样本, 记

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i, \quad S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2, \quad T = \bar{X}^2 - \frac{1}{n} S^2.$$

(I) 证明 $ET = \mu^2$. (II) 当 $\mu = 0, \sigma = 1$ 时, 求 DT .

两个正态总体 设 X_1, \dots, X_{n_1} 是取自总体 $X \sim (\mu_1, \sigma_1^2)$ 的一个样本, Y_1, \dots, Y_{n_2} 是取自总体 $Y \sim (\mu_2, \sigma_2^2)$ 的一个样本, 且这两个样本相互独立, 即假定 $X_1, \dots, X_{n_1}, Y_1, \dots, Y_{n_2}$ 是 $n_1 + n_2$ 个相互独立的随机变量, 则有

$$1) \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$$

证明: $\bar{X} \sim N\left(\mu_1, \frac{\sigma_1^2}{n_1}\right), \bar{Y} \sim N\left(\mu_2, \frac{\sigma_2^2}{n_2}\right), \bar{X}$ 与 \bar{Y} 相互独立, 故

$$\bar{X} - \bar{Y} \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}\right), \text{ 标准化有 } \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1).$$

$$2) \frac{S_1^2 / \sigma_1^2}{S_2^2 / \sigma_2^2} \sim F(n_1 - 1, n_2 - 1);$$

证明: $\frac{(n_1-1)S_1^2}{\sigma_1^2} \sim \chi^2(n_1-1), \frac{(n_2-1)S_2^2}{\sigma_2^2} \sim \chi^2(n_2-1)$, 且它们相互独立, 故

$$\frac{\frac{(n_1-1)S_1^2}{\sigma_1^2} / (n_1-1)}{\frac{(n_2-1)S_2^2}{\sigma_2^2} / (n_2-1)} = \frac{S_1^2 / \sigma_1^2}{S_2^2 / \sigma_2^2} \sim F(n_1-1, n_2-1).$$

3) 当 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ 时, 有

$$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_w \cdot \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2)$$

其中

$$S_1^2 = \frac{1}{n_1 - 1} \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \bar{X})^2, \quad S_2^2 = \frac{1}{n_2 - 1} \sum_{i=1}^{n_2} (Y_i - \bar{Y})^2, \quad S_w^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}$$

证明: 由 $\frac{(n_1-1)S_1^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n_1-1), \frac{(n_2-1)S_2^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n_2-1)$, 且相互独立, 根据可加性,

$$\frac{(n_1-1)S_1^2}{\sigma^2} + \frac{(n_2-1)S_2^2}{\sigma^2} = \frac{(n_1+n_2-2)S_w^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n_1+n_2-2),$$

由 $\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim N(0,1)$, 且 $\bar{X} - \bar{Y}$ 与 S_w^2 相互独立, 故

$$\frac{\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}}}{\sqrt{\frac{(n_1+n_2-2)S_w^2}{\sigma^2} / (n_1+n_2-2)}} = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_w \cdot \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2).$$