第一节 总体与随机样本

第二节 常用统计量

第三节 常用统计量的分布---抽样分布

教学计划: 1次课-3学时



概率论研究解决的问题

已知随机变量概率分布,

类型已知,但参数未知; $\sqrt{X} \sim B(n,p)$

 $X \sim B(1, p)$

 $X \sim E(\theta)$ $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

类型未知

数理统计方法

解决两大问题:

1. 算概率:

$$P(x_1 < X \le x_2) = \sum_{x_1 < x_k \le x_2} p_k = \int_{x_1}^{x_2} f(t) dt$$

$$P\{(X,Y) \in G\} = \sum_{(x_i,y_j) \in G} p_{ij} = \iint_G f(x,y) dxdy$$

2. 算数字特征: $E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x \cdot f(x) dx$

$$E[g(X,Y)] = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x,y) f(x,y) dxdy$$



数理统计研究解决的问题

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$$

实际问题中,往往根据经验可知X 概率分布类型,但其中有未知参数。

设
$$X \sim F(x,\theta), \theta$$
 是未知参数

概率分布:分布律 概率密度

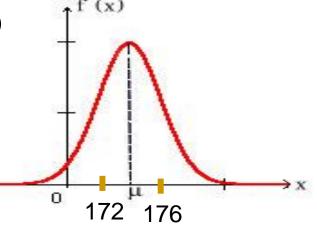
 $X \sim B(1, p)$ $X \sim B(n, p)$ $X \sim P(\lambda)$ $X \sim U(a, b)$ $X \sim E(\theta)$ $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

例如:男生的身高X服从正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

$$\mu = E(X), \sigma^2 = D(X) - -- 未知参数$$

---统计方法



$$P(172 \le X \le 176)$$

$$=P(\frac{172-\mu}{\sigma}\leq \frac{X-\mu}{\sigma}\leq \frac{176-\mu}{\sigma})=\Phi(\frac{176-\mu}{\sigma})-\Phi(\frac{172-\mu}{\sigma})$$



第一节 总体与随机样本

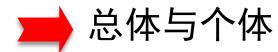
第二节 常用统计量

第三节 常用统计量的分布---抽样分布

教学计划: 1次课-3学时



第一节 总体与随机样本



- 抽样和样本
- 随机样本与样本值



一. 总体和个体

引例: 有一箱螺丝钉,设螺丝钉的长度为随机变量 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 其中 $\sigma = 0.01, \mu = E(X)$ 未知,由箱中随机的抽取16个螺丝钉,长度分别为随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n (n = 16),测量其长度为:

2.23, 2.21, 2.20, 2.24, 2.22, 2.25, 2.21, 2.24, 2.25, 2.23, 2.35, 2.21, 2.24, 2.23, 2.25, 2.22 试求: $\mu = E(X)$ 的估计值。

总体: 研究对象的某项数量指标取值的全体称为总体. 一个 总体对应一个随机变量。

个体: 将总体中的每个元素称为个体.



二. 抽样和样本

引例: 有一箱螺丝钉,设螺丝钉的长度为随机变量 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 其中 $\sigma = 0.01, \mu = E(X)$ 未知,由箱中随机的抽取16个螺丝钉,长度分别为随机变量 $X_1, X_2, \cdots, X_n (n = 16)$,测量其长度为:

抽样: 为推断总体分布及各种特征,按一定规则从总体中随机 抽取若干个体进行观察试验,以获得有关总体的信息, 这一抽取过程称为"抽样"。

样本:被抽出的部分个体称为总体的一个样本。 样本中所包含的个体数目称为样本容量。



三. 随机样本与样本值

引例: 有一箱螺丝钉,设螺丝钉的长度为随机变量 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 其中 $\sigma = 0.01, \mu = E(X)$ 未知,由箱中随机的抽取16个 螺丝钉,长度分别为随机变量 $X_1, X_2, \cdots, X_n (n = 16)$,测量其长度为:

2.23, 2.21, 2.20, 2.24, 2.22, 2.25, 2.21, 2.24, 2.25, 2.23, 2.35, 2.21, 2.24, 2.23, 2.25, 2.22 试求: $\mu = E(X)$ 的估计值。

随机样本: 若 $X_1, X_2, \cdots X_n$ 相互独立且与总体X同分布,则称其为来自总体X的一个(简单随机)样本。

样本值: 样本的观察值 $x_1, x_2, \dots x_n$ 称为样本值。



第一节 总体与随机样本

- ✓ 总体与个体
- ✓ 抽样和样本
- ✔ 随机样本与样本值



第一节 总体与随机样本

第二节 常用统计量

第三节 常用统计量的分布---抽样分布



数理统计研究解决的问题

设总体 $X \sim F(x,\theta)$, θ 是未知参数

概率论的任务: 用 $F(x,\theta)$ 计算 $P(x_1 < X \le x_2)$

统计学的任务:对未知参数 θ 进行统计推断

统计推断的方法: 样本推断总体

具体做法:

- 1) 抽样: X_1, X_2, \dots, X_n (独立且与X同分布) x_1, x_2, \dots, x_n
- 2) 构造统计量: $g(X_1, X_2, \dots, X_n) \sim$ 抽样分布 (Ch6) $g(x_1, x_2, \dots, x_n)$
- 3) 统计推断: 对未知参数 θ 进行统计推断

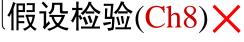
 $X \sim B(1, p)$ $X \sim B(n, p)$ $X \sim P(\lambda)$ $X \sim U(a, b)$ $X \sim E(\theta)$

E(X), D(X)

 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

样本均值 样本方差

参数估计(Ch7)√





第二节 常用统计量

两个重要统计量----样本均值,样本方差 其他常用统计量



1. 两个重要统计量

设 X_1, X_2, \ldots, X_n 是来自总体X的一个样本,

(1) 样本均值:
$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$$
 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i \xrightarrow{P} E(X)$

Ch5 大数定律

$$D(X) = E[X - E(X)]^2$$

(2) 样本方差:
$$\sqrt{S^2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \bar{X})^2$$
 无偏估计量

×
$$S^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \bar{X})^2$$
 有偏估计量



1. 两个重要统计量

 $D(X) = E[X - E(X)]^2$

设 X_1, X_2, \ldots, X_n 是来自总体X的一个样本,

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

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

无偏估计量 有偏估计量

因为:
$$\sum_{i=1}^{n} (X_i - \bar{X}) = \sum_{i=1}^{n} X_i - n\bar{X} = 0$$

所以,当 \bar{x} 确定后,n个偏差 $X_1 - \bar{X}, X_2 - \bar{X}, \dots, X_n - \bar{X}$ 中只有 n-1个可以自由取值,而第 n 个则不能自由取值。即自由度为 n-1。



2. 其他常用统计量



设 X_1, X_2, \ldots, X_n 是来自总体X的一个样本,

- (1) 样本均值: $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i}$
- (2) 样本方差: $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_i \bar{X})^2$
- (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 阶矩: $A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \quad k = 1, 2, ...$ $A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \xrightarrow{P} E(X^k) \text{ Ch5 } 大数定律$



小结

常用统计量

设 X_1, X_2, \ldots, X_n 是来自总体X的一个样本,

样本均值:
$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i}$$
 $E(X)$ $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i} \xrightarrow{P} E(X)$ Ch5 大数定律
样本方差: $S^{2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \bar{X})^{2}$ $D(X)$ 样本 k 阶矩: $A_{k} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i}^{k}$ $E(X^{k})$ $A_{k} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i}^{k} \xrightarrow{P} E(X^{k})$ Ch5 大数定律



第二章 一维随机变量及其分布

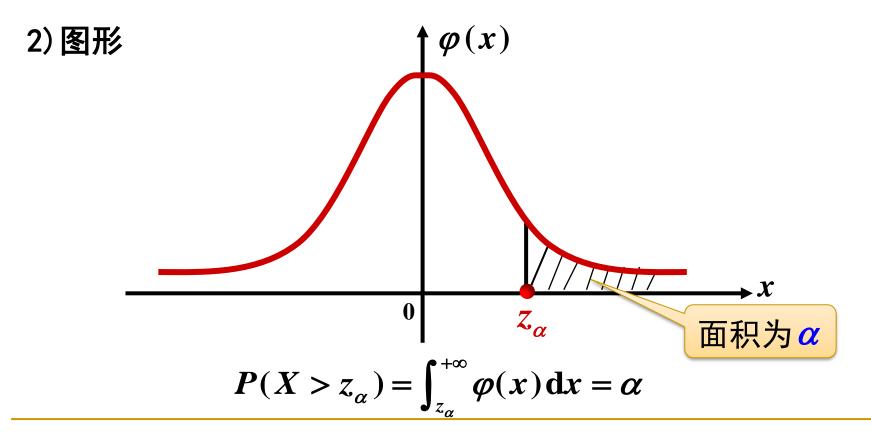
第四节 连续型随机变量及其分布

- 连续型随机变量的概率密度
- 几种常见的连续型随机变量的分布
 - ✓ 均匀分布
 - ✓ 指数分布
 - ✓ 正态分布
 - **一** α分位点



$4.\alpha$ 分位点

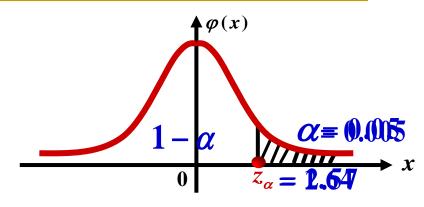
1) 定义 $X \sim N(0,1)$, 若 z_{α} 满足条件 $P(X > z_{\alpha}) = \alpha$, $0 < \alpha < 1$, 则 称点 z_{α} 为标准正态分布的上 α 分位点。





3) 分位点的计算:

$$\Phi(z_{\alpha}) = \int_{-\infty}^{z_{\alpha}} \varphi(x) dx = 1 - \alpha$$
 (附表2上)



 \triangle 从正态分布表上如何求 z_{α} 的值:

$$\Phi(z_{0.05}) = 1 - 0.05 = 0.95 = \Phi(1.64)$$
 $\therefore z_{0.05} = 1.64$

$$\Phi(z_{0.005}) = 1 - 0.005 = 0.995 = \Phi(2.57) : z_{0.005} = 2.57$$

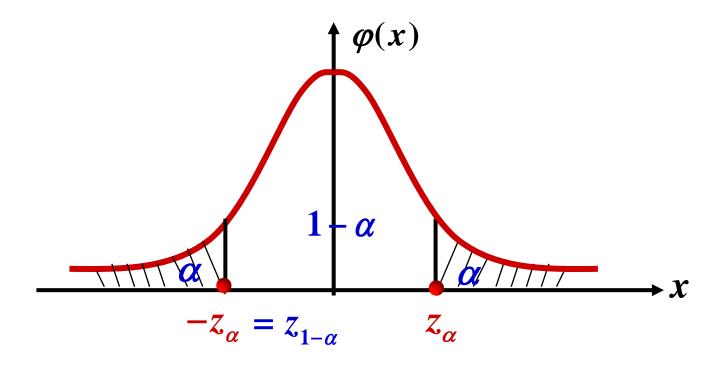
4) 分位点的性质:

性质1 α 越小, z_{α} 越大

性质2
$$-z_{\alpha}=z_{1-\alpha}$$



4) 分位点的性质: $-z_{\alpha} = z_{1-\alpha}$



注意: 在后续内容中还将介绍 $\chi^2(n)$ 分布, t分布 的上 α 分位点的概念。



第一节 总体与随机样本

第二节 常用统计量

第三节 常用统计量的分布---抽样分布



 $X \sim B(1,p)$

 $X \sim B(n, p)$

 $X \sim P(\lambda)$

 $X \sim U(a,b)$

 $X \sim E(\theta)$

 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

第三节 常用统计量的分布



$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
 X_1, X_2, \dots, X_n 是一个样本

样本均值:
$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i \sim 概率分布?$$

样本方差:
$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \bar{X})^2 \sim 概率分布?$$



一. 两个重要的分布

1. χ^2 分布 $X_i \sim N(0,1)$ $i = 1,2,\dots,n$ 独立

定义 设 X_1, X_2, \ldots, X_n 是来自正态总体N(0,1)的样本,

则称统计量: $\chi^2 = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2$

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

统计量 概率密度

注: \triangle 自由度 n 是指 χ^2 中所包含独立变量的个数

$$\lambda$$
 $\chi^2 \sim \chi^2(1)$ $\chi^2 = X_1^2$ $X_1 \sim N(0,1)$

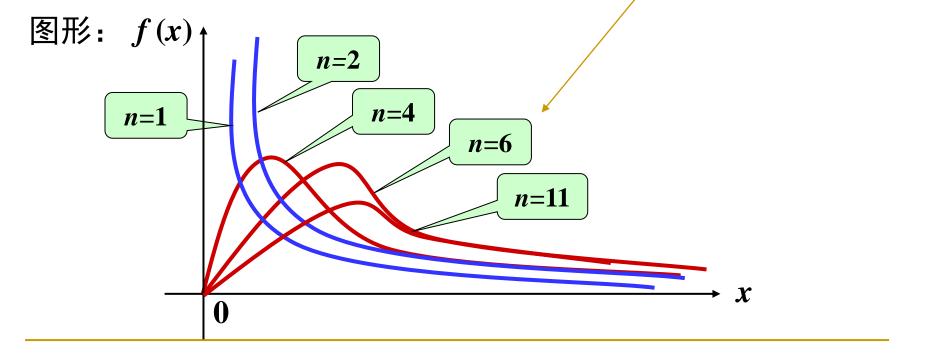
$$X \sim N(\mu, \sigma^2) \qquad f(x) = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

$$X_1, X_2, \dots, X_n$$
 独立且都 ~ $N(0,1)$ $\chi^2 = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2 \sim \chi^2(n)$

注: $\triangle \chi^2$ 分布的密度函数为:

$$f(x;n) = \begin{cases} \frac{1}{2^{n/2}\Gamma(n/2)} x^{\frac{n}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}}, & x \ge 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases} \qquad \Gamma(x) = \int_0^\infty e^{-t} t^{x-1} dt, \quad x > 0$$

概率密度



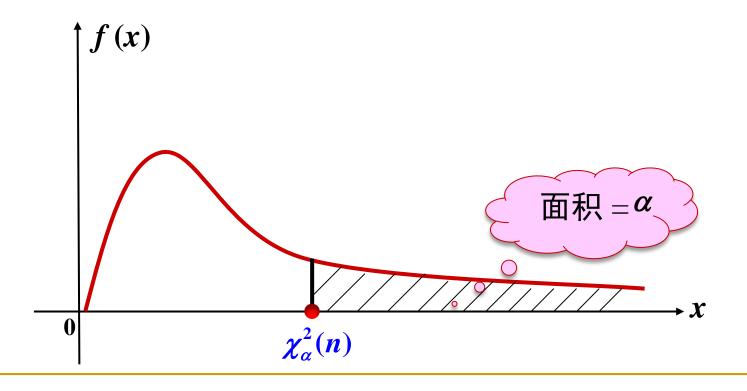


注: $\triangle \chi^2$ 分布的上 α 分位点:

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

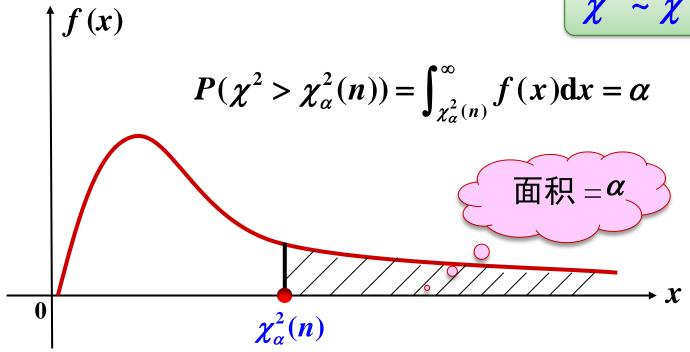
对于给定的 α (0 < α < 1), 称满足:

$$P(\chi^2 > \chi_{\alpha}^2(n)) = \int_{\chi_{\alpha}^2(n)}^{\infty} f(x) dx = \alpha$$
 的点 $\chi_{\alpha}^2(n)$ 为 χ^2 分布的上 α 分位点。 其图形如下:





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



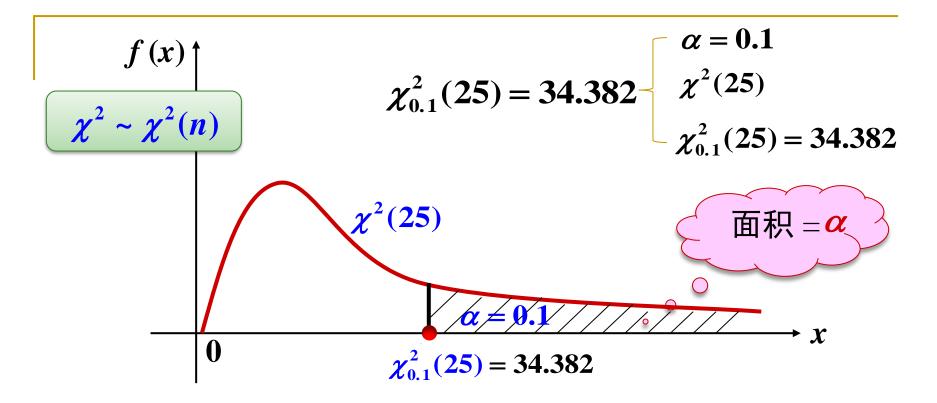
注:
$$\chi^2$$
, $\chi^2(n)$, $\chi^2_a(n)$ 区别:

$$\chi^2 = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2$$
 是统计量;

 $\chi^{2}(n)$ 是概率分布,表示概率密度是f(x);

 $\chi_{\alpha}^{2}(n)$ 是分位点, 是 x 轴上满足上述条件的一个实数.



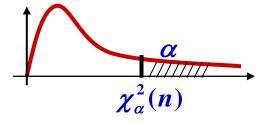


对于不同的 α 与n, $\chi^2_{\alpha}(n)$ 有表可查(见教材的附表5)

当 $n \le 40$ 时可直接查表,例如: $\chi_{0.1}^2(25) = 34.382$



附表5 χ^2 分布表----**P386**

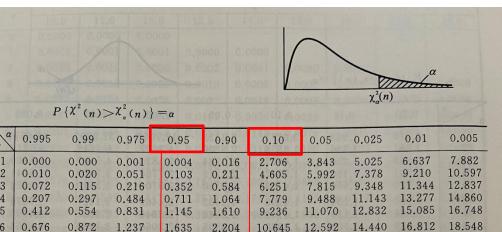


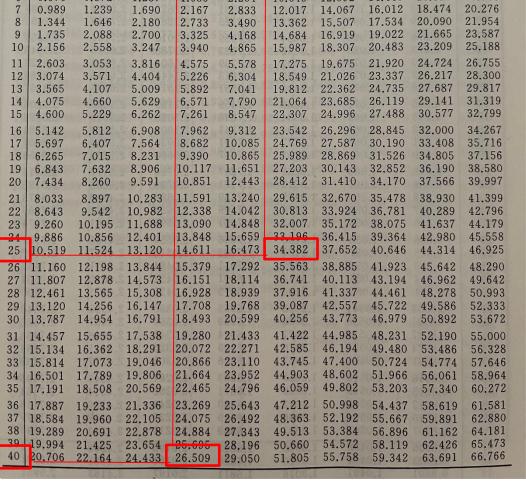
$$\chi^2_{0.1}(25) = 34.382$$

$$\chi^2_{0.95}(40) = 26.509$$

当n > 40时可用近似公式:

$$\chi_{\alpha}^{2}(n) \approx \frac{1}{2}(z_{\alpha} + \sqrt{2n-1})^{2}$$

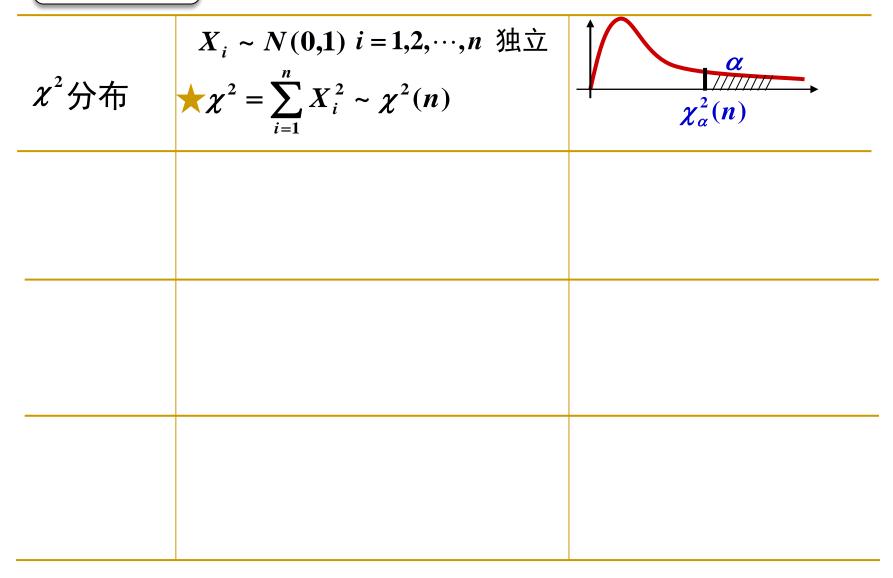






小结

常用统计量及抽样分布





第三节 常用统计量的分布

两个重要分布 χ^2 分布 t 分布 正态总体样本均值与样本方差的分布



2. t 分布

定义 设 $X \sim N(0,1)$, $Y \sim \chi^2(n)$, 且 X = Y相互独立,

则称统计量:
$$t = \frac{X}{\sqrt{Y/n}}$$

为服从自由度为n的t分布. 记为: $t \sim t(n)$

概率密度

注: ▶ t 分布是英国统计学家哥塞特(Gosset)首先发现的,并以学生(student)的笔名在英国的《 Biometrike》杂志上发表的一篇论文中提出了他的研究结果,故 t 分布也称为学生分布。

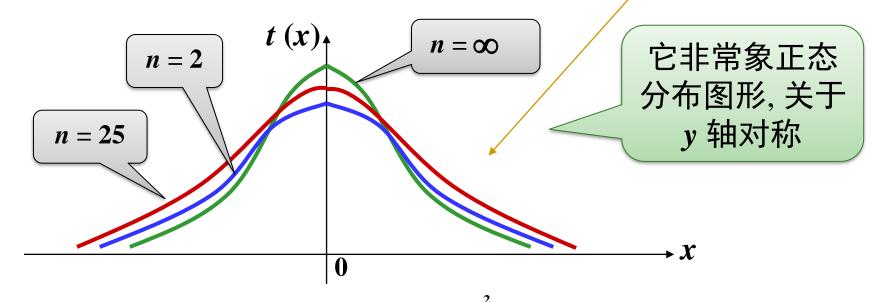


▶ t 分布的概率密度函数为:

$$t = \frac{X}{\sqrt{Y/n}} \sim t(n)$$
 概率密度

$$t(x;n) = \frac{\Gamma[(n+1)/2]}{\Gamma(n/2)\sqrt{n\pi}} (1 + \frac{x^2}{n})^{-\frac{n+1}{2}} - \infty < x < +\infty$$

其图形如下:



>可以证明:
$$\lim_{n\to\infty} t(x;n) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} = \varphi(x)$$

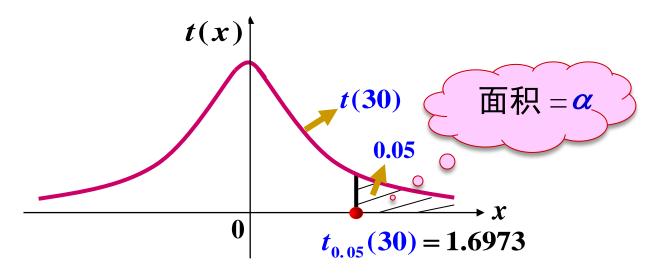


> t 分布的上 α 分位点: 对于给定的 α , $(0 < \alpha < 1)$

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

称满足条件:
$$P(t > t_{\alpha}(n)) = \int_{t_{\alpha}(n)}^{\infty} t(x) dx = \alpha$$

的点 $t_{\alpha}(n)$ 为 t 分布的上 α 分位点。

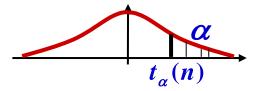


对于不同的 α 与n, $t_{\alpha}(n)$ 有表可查(见教材的附表4)

例如:
$$t_{0.05}(30) = 1.6973$$



附表4 t分布表----P385



$$t_{0.05}(30) = 1.6973$$

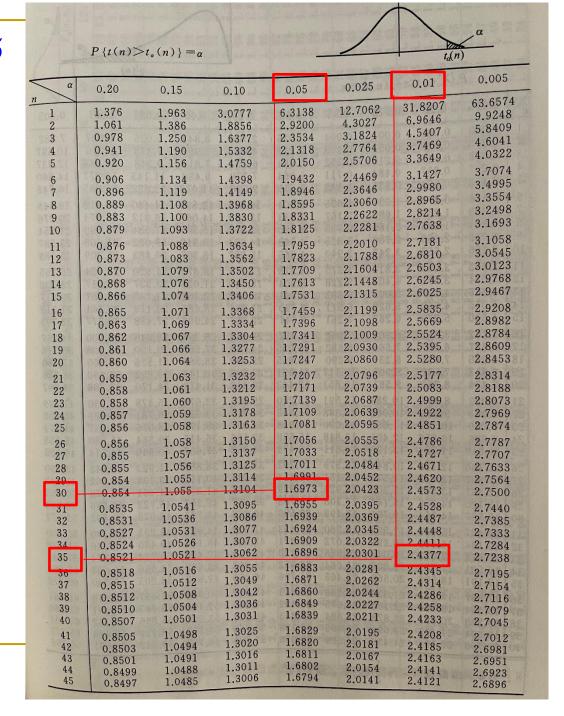
$$t_{0.01}(35) = 2.4377$$

当n > 45时可用近似公式:

$$t_{\alpha}(n) \approx z_{\alpha}$$

$$t_{0.05}(50) \approx z_{0.05}$$

$$\Phi(z_{0.05}) = 0.95$$
 $z_{0.05} = 1.645$



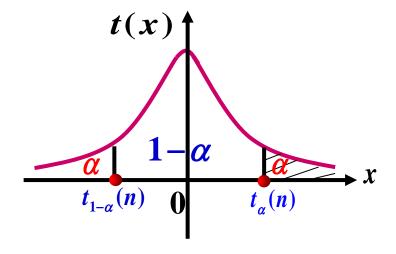


t 分布分位点的性质:

$$P(t > t_{\alpha}(n)) = \int_{t_{\alpha}(n)}^{\infty} t(x) dx = \alpha$$

 \rightarrow 由上 α 分位点定义及 t(x) 对称性得:

$$t_{1-\alpha}(n) = -t_{\alpha}(n)$$





小结

常用统计量及抽样分布

χ^2 分布	$X_i \sim N(0,1) \ i = 1,2,\dots,n \ 独立$	$\frac{\chi^{2}_{\alpha}(n)}{\chi^{2}_{\alpha}(n)}$
t 分布	$X \sim N(0,1), Y \sim \chi^2(n),$ 独立	$t_{\alpha}(n)$ $t_{\alpha}(n) = -t_{1-\alpha}(n)$



1. 设 X_1, X_2, X_3, X_4, X_5 是来自正态总体 N(0,1)的样本,

统计量 $X_1^2 + X_2^2 + X_3^2 + X_4^2 + X_5^2$ 服从 (D) 分布?

(A) t(4)

(B) t(5)

(D) $\chi^2(5)$

 $\chi^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2 \sim \chi^2(n)$

2. 设 X_1, X_2, X_3, X_4, X_5 是来自正态总体 N(0,1)的样本,

服从 $\chi^2(3)$ 分布的统计量是 (C) (D)

 $(A) X_1 + X_2 + X_3$

(C) $X_1^2 + X_2^2 + X_3^2$

(B) $X_1^2 - X_2^2 + X_3^2$

(D) $X_3^2 + X_4^2 + X_5^2$

3. 设 $X \sim N(0,1)$, $Y \sim \chi^2(4)$, 且 X = Y 相互独立,

统计量 $\frac{X}{\sqrt{Y/4}}$ 服从 $\frac{A}{A}$ 分布?

(A) t(4)

 $(C) \chi^2(4)$

(B) t(5)

(D) $\chi^{2}(5)$

 $X \sim N(0,1),$ $Y \sim \chi^2(n),$

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

4. 设 $X \sim N(0,1)$, $Y \sim \chi^2(3)$, 且 X = Y相互独立,

(B)服从 t(3) 分布的统计量是

 $(A) \frac{A}{\sqrt{Y/4}}$

 $(C)\frac{Y}{\sqrt{X/4}}$

3. F分布

定义 设 $X \sim \chi^2(n_1)$, $Y \sim \chi^2(n_2)$, X 与 Y相互独立,

则称统计量:
$$F = \frac{X/n_1}{Y/n_2}$$

为服从自由度 n_1 及 n_2 的 F 分布,记作: $F \sim F(n_1, n_2)$

例1. 已知 $X \sim t(n)$, 求证: $X^2 \sim F(1,n)$

证明: $X \sim t(n)$, 所以由 t 分布的定义,

$$X = \frac{U}{\sqrt{\frac{V}{n}}}$$

$$U \sim N(0,1) \rightarrow U^2 \sim \chi^2(1)$$

$$V \sim \chi^2(n)$$
且U, V 独立

$$X^{2} = \frac{U^{2}}{\frac{V}{n}} = \frac{\frac{U}{1}}{\frac{V}{n}} \sim F(1,n) \quad (由 F 分布定义)$$

$$X \sim \chi^2(n_1),$$
 独立 $Y \sim \chi^2(n_2),$ 独立 $F = \frac{X/n_1}{Y/n_2} \sim F(n_1, n_2)$



第六章 数理统计的基本概念

第三节 常用统计量的分布

✓ 两个重要分布 χ^2 分布 t 分布



→ 正态总体样本均值与样本方差的分布

$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
 X_1, X_2, \dots, X_n 是一个样本

样本均值:
$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i \sim 概率分布$$
?

样本方差:
$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \bar{X})^2 \sim 概率分布?$$



$$X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$$

定理1 设 $X_1, X_2, ..., X_n$ 是取自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本,

 \bar{X}, S^2 是其样本均值和样本方差

则 (1)
$$\bar{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$$

$$\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i}$$

解:
$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i \sim N(E\bar{X}, D\bar{X})$$

$$E\overline{X} = E(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}X_{i}) = \frac{1}{n}E(\sum_{i=1}^{n}X_{i}^{n}) = \frac{1}{n}(\sum_{i=1}^{n}EX_{i}) = \frac{1}{n}(\sum_{i=1}^{n}\mu) = \frac{1}{n}(n\mu) = \mu$$

$$D\overline{X} = D(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}X_{i}) = \frac{1}{n^{2}}D(\sum_{i=1}^{n}X_{i}) = \frac{1}{n^{2}}(\sum_{i=1}^{n}DX_{i}) = \frac{1}{n^{2}}(\sum_{i=1}^{n}\sigma^{2}) = \frac{1}{n^{2}}(n\sigma^{2}) = \frac{\sigma^{2}}{n}$$

$$k_1 X_1 + k_2 X_2 + \dots + k_n X_n \sim N(k_1 \mu_1 + k_2 \mu_2 + \dots + k_n \mu_n, k_1^2 \sigma_1^2 + k_2^2 \sigma_2^2 + \dots + k_n^2 \sigma_n^2)$$



$$X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$$

定理1 设 $X_1, X_2, ..., X_n$ 是取自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本,

 \bar{X}, S^2 是其样本均值和样本方差

则 (1)
$$\bar{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$$

(2)
$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$$

$$S^{2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \bar{X})^{2}$$

$$S^{2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \overline{X})^{2} \rightarrow (n-1)S^{2} = \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \overline{X})^{2}$$

$$\rightarrow \frac{(n-1)S^{2}}{\sigma^{2}} = \sum_{i=1}^{n} (\frac{X_{i} - \overline{X}}{\sigma})^{2} \sim \chi^{2} (n-1)$$

$$N(0,1)$$

$$X_1 - \overline{X}, X_2 - \overline{X}, \dots, X_n - \overline{X}$$
 自由度为 $n-1$ 。



定理1 设 $X_1, X_2, ..., X_n$ 是取自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本,

 \bar{X}, S^2 是其样本均值和样本方差

则 (1)
$$\overline{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n}) \rightarrow \frac{\overline{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$$

(2)
$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

(3)
$$\bar{X}$$
和 S^2 相互独立

$$\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i}$$

$$S^{2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \bar{X})^{2}$$

$$\frac{\overline{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0,1)$$



定理2设 $X_1, X_2, ..., X_n$ 是取自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本,

 \bar{X} 和 S^2 分别为样本均值和样本方差, $t = \frac{U}{\sqrt{V/n-1}} \sim t(n-1)$

则有:
$$\frac{X-\mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$$

$$t = \frac{U}{\sqrt{V/n-1}} \sim t(n-1)$$

$$U \sim N(0,1)$$
, 独立 $V \sim \chi^2(n-1)$,

U = V相互独立,由t分布的定义得: 证明:

$$t = \frac{U}{\sqrt{V/n-1}} = \frac{\frac{\overline{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}}{\sqrt{\frac{(n-1)S^2}{(n-1)\sigma^2}}} = \frac{\overline{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$$

$$U = \frac{\overline{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$$

$$(n-1)S^2$$

$$U = \frac{\overline{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0, 1)$$

$$V = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$



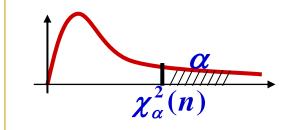
小结

常用统计量及抽样分布

$$\chi^2$$
 分布

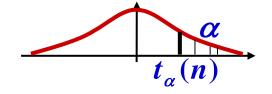
$$X_i \sim N(0,1) \ i = 1,2,\dots,n$$
 独立

$$\star \chi^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2 \sim \chi^2(n)$$



$$X \sim N(0,1), Y \sim \chi^{2}(n),$$
 独立

$$\star t = \frac{X}{\sqrt{Y/n}} \sim t(n)$$



$$X \sim N(\mu, \sigma^{2})$$

$$X_{1}, X_{2}, \dots, X_{n}$$

$$\overline{X}, S^{2}$$

$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
 大 Th1 $\overline{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n)$, 独立

$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

$$\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i}$$
 $S^{2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \overline{X})^{2}$

$$\frac{Th2}{S} \neq \frac{\overline{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$$

$$\frac{\overline{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0,1)$$



小	结
---	---

常用统计量及抽样分布

X	$\sim N()$	u,σ^2
X_1	X_2	$\cdot\cdot, X_n$

1 2 2 1			
	统计量	概率分布	
χ^2 统计量	$\chi^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2$	$\sim \chi^2(n)$	$X_i \sim N(0,1)$ $i = 1,2,\cdots,n$ 独立
t 统计量	$t = \frac{X}{\sqrt{Y/n}}$	$\sim t(n)$	$X \sim N(0,1), Y \sim \chi^{2}(n),$ 独立
样本均值	$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$	$\sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$	$\frac{\overline{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0,1)$
样本方差	$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}$	$\sim \chi^2(n-1)$	$S^{2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \bar{X})^{2}$
	$\frac{\overline{X} - \mu}{S / \sqrt{n}}$	$\sim t(n-1)$	



1. 设 X_1, X_2, X_3, X_4, X_5 是来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本,

样本均值 $\bar{X} = \frac{1}{5} \sum_{i=1}^{5} X_i$ 服从 (D) 分布?

(A) t(5)

(B) $\chi^2(5)$

(C)
$$N(\mu, \sigma^2/4)$$

(D) $N(\mu, \sigma^2/5)$ $\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$

2. 设 X_1, X_2, X_3, X_4, X_5 是来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本,

(C)服从 $N(\mu,\sigma^2/5)$ 分布的统计量是

 $(A) X_1 + X_2 + X_3$

 $(C) \ \bar{X} = \frac{1}{5} \sum_{i=1}^{n} X_i$

(B) $S^2 = \frac{1}{4} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \bar{X})^2$

(D) $X_3^2 + X_4^2 + X_5^2$

3. 设 X_1, X_2, X_3, X_4, X_5 是来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本,

统计量 $\frac{4S^2}{\sigma^2}$ 服从 (A) 分布?

$$(A) \chi^2(4)$$

$$(C)$$
 $t(4)$

$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

$$(B) \chi^2(5)$$

(D)
$$t(5)$$

4. 设 X_1, X_2, X_3, X_4 是来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本,

$$(A) \ \frac{X}{\sqrt{Y/4}}$$

$$(C) \ \bar{X} = \frac{1}{4} \sum_{i=1}^{n} X_{i}$$

$$(B) 3S^2/\sigma^2$$

(D)
$$X_1^2 + X_2^2 + X_3^2$$

5. 设 X_1, X_2, X_3, X_4, X_5 是来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本,

统计量 $\frac{X-\mu}{S/\sqrt{5}}$ 服从 $\underline{(C)}$ 分布?

 $(A) \chi^2(4)$

(C) t(4)

 $(B) \chi^{2}(5)$

(D) t(5)

$$\frac{\overline{X} - \mu}{S / \sqrt{n}} \sim t(n-1)$$

6. 设 X_1, X_2, X_3, X_4, X_5 是来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本,

统计量 $\frac{X-\mu}{\sigma/\sqrt{5}}$ 服从 D 分布?

 $(A) \chi^2(4)$

(C) t(4)

(B) $\chi^{2}(5)$

(D) N(0,1)

 $\frac{\overline{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0,1)$

第六章 数理统计的基本概念

第一节 总体与随机样本

第二节 常用统计量

第三节 常用统计量的分布---抽样分布



作业

授课内容	习题六
6.1 随机样本	1, 3
6.3 抽样分布	4(1)(2), 5(1)(2),9(1)

