第五章数理统计的基础知识

§ 5.1 数理统计的基本概念

定义1 统计学中称随机变量(或向量)X为总体,并把随机变量(或向量)的分布称为总体分布.

注:①有时个体的特性的直接描述并非是数量指标,但是总可以将其数量化,如检验某学校全体学生的血型,试验的结果有O型,A型,B型,AB型4种,若分别以1,2,3,4依次记这4种血型,则试验的结果就可以用数量表示了.

总体的分布一般来说是未知的,有时即使 知道其分布的类型(如正态分布, 二项分 布等), 但不知这些分布中所含的参数等 (μ,σ^2,p°) . 数理统计的任务就是要通 过对总体X进行一系列的独立的同环境 下的随机试验,获得一系列的试验值,用 这些试验值来对X的分布或参数进行统 计推断.

二,样本与样本分布

要研究总体X,就要对X进行一系列的独 立试验, 通常进行n次试验, 这样,将n次试 验组合成一个试验,又可以试验多次,因 此,n次试验相当于根据总体X产生了和 总体的分布完全一样的,相互独立的n个 随机变量X1,X2,...,Xn,称它们是总体X的 样本: 而每n次试验的一个结果产生n个数 x_1, x_2, \ldots, x_n 称为样本观察值或者**样本值**, n被称为样本容量(或样本大小).

三,统计推断问题简述(略)四,分组数据统计表和频率直方图(略)五,经验分布函数(略)

六,统计量

为了由样本推断总体,需构造一些合适的 统计量,再由这些统计量来推断未知总体. 这里,样本的统计量即为样本的函数.广 义地讲,统计量可以是样本的任一函数, 但由于构造统计量的目的是为推断未知 总体的分布, 故在构造统计量时, 就不应 包括总体的未知参数.

定义3 设X₁,X₂,...,X_n为总体X的一个样本, 称此样本的任一不含总体分布未知参数 的函数为该样本的统计量.

注: 当样本 X_1, X_2, \ldots, X_n 未取一组具体样本值时,统计量用大写字母表示;当样本 X_1, X_2, \ldots, X_n 取一组具体的样本值 x_1, x_2, \ldots, x_n 时,统计量用小写字母表示.

七, 样本的数字特征

以下设 X_1,X_2,L , X_n 为总体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
$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \overline{X})^2$$

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

得
$$S^{2} = \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}^{2} - n\overline{X}^{2} \right)$$
 (1.9)

3. 样本标准差

$$S = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \overline{X})^2} \quad (1.10)$$

4. 样本(k 阶)原点矩

$$A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k, \quad k = 1, 2, \cdots$$
 (1.11)

5. 样本(k 阶)中心矩

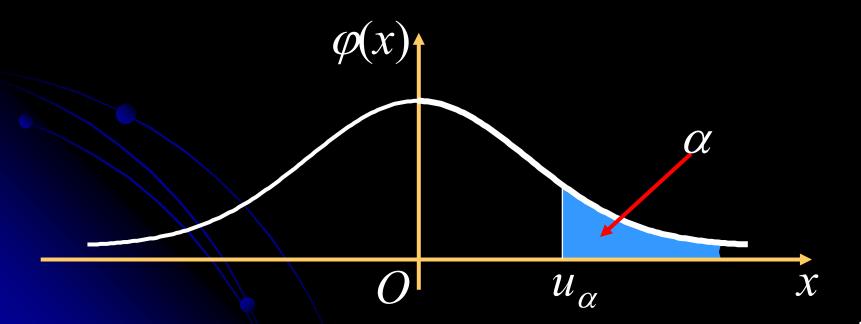
$$B_k = \sum_{i=1}^{n} (X_i - \overline{X})^k, \quad k = 2, 3, \dots$$
 (1.12)

§ 5.2 常用统计分布

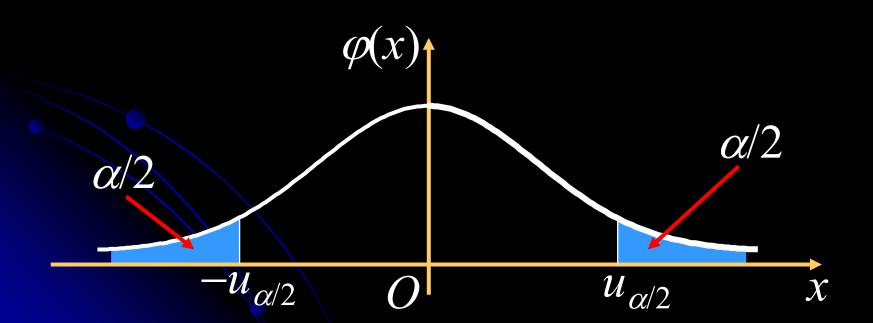
一,分位数

设随机变量X的分布函数为F(x),对给定的实数 $\alpha(0<\alpha<1)$,若实数 F_{α} 满足不等式 $P\{X>F_{\alpha}\}=\alpha$,

则称 F_{α} 为X分布的水平 α 的上侧分位数.



若实数 T_{α} 满足不等式 $P\{|X|>T_{\alpha}\}=\alpha,$ 则称 T_{α} 为X分布的水平 α 的双侧分位数.



例1设 α =0.05, 求标准正态分布的水平 0.05的上侧分位数和双侧分位数.

解: 由于 $\Phi(u_{0.05})=1-0.05=0.95$, 查标准正态分布函数表可得 $u_{0.05}$ =1.645.

而水平0.05的双侧分位数为 u_0025 ,它满足

$$\Phi(u_{0.025})=1-0.025=0.975,$$

查表得
$$u_{0.025}=1.96$$
.

注: 今后, 分别记 u_{α} 与 u_{α} 为标准正态分布 的上侧分位数与双侧分位数.

二, 2分布

定义1设 $X_1, X_2, ..., X_n$ 是相互独立服从标准正态分布的随机变量,则称统计量

$$\chi^2 = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2 \tag{2.1}$$

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

这里,自由度是指(2.1)式石端所包含的独立变量的个数.

χ²(n)分布的概率密度:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{2^{n/2} \Gamma(n/2)} x^{\frac{n}{2} - 1} e^{-\frac{1}{2}x}, & x > 0. \\ 0, & x \le 0 \end{cases}$$

其中 $\Pi(x)$ 为gamma函数,定义为

$$\Gamma(x) = \int_0^{+\infty} t^{x-1} e^{-t} \, \mathrm{d}t$$

$$\Gamma(x) = \int_0^{+\infty} t^{x-1} e^{-t} \, \mathrm{d}t$$

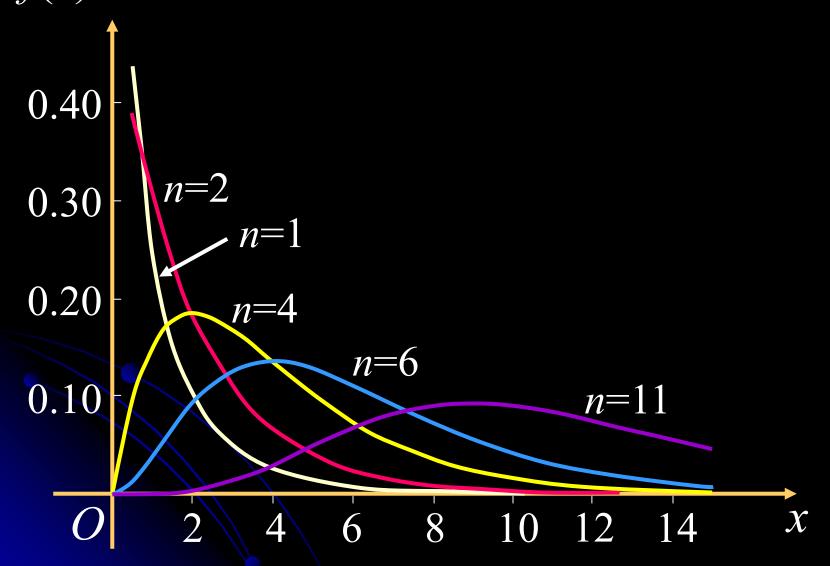
Gamma 数的性质:

(1)
$$\Gamma(\alpha + 1) = \alpha\Gamma(\alpha)$$
;

(2)
$$\Gamma(n) = (n-1)!, n 为正整数;$$

(3)
$$\Gamma\left(\frac{1}{2}\right) = \sqrt{\pi}$$

f(x)的图形:



χ²分布的性质:

(1) 若
$$\chi^2 \sim \chi^2(n)$$
, 则 $E(\chi^2) = n$, $D(\chi^2) = 2n$.

$$E(X_i^2) = D(X_i) = 1,$$

$$E(X_i^4) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} x^4 e^{-\frac{x^2}{2}} dx = \frac{-1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} x^3 d(e^{-\frac{x^2}{2}})$$

$$= \frac{-x^3}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} \Big|_{-\infty}^{+\infty} + 3 \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx = 3$$

$$E(X_i^2) = 1, E(X_i^4) = 3$$

 $D(X_i^2) = E(X_i^4) - [E(X_i^2)]^2 = 3 - 1 = 2,$
 $i = 1, 2, \dots, n$

由 X_1, X_2, \ldots, X_n 的独立性,于是

$$E(\chi^{2}) = E\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}^{2}\right) = \sum_{i=1}^{n} E(X_{i}^{2}) = n$$

$$D(\chi^2) = D\left(\sum_{i=1}^n X_i^2\right) = \sum_{i=1}^n D(X_i^2) = 2n.$$

(2)若 $\chi_1^2 \sim \chi^2(m)$, $\chi_2^2 \sim \chi^2(n)$, 且 χ_1^2 , χ_2^2 相互独 立, 则 $\chi_1^2 + \chi_2^2 \sim \chi^2(m+n).$ 证明 由之分布的定义, 可设 $\chi_1^2 = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_m^2, \chi_2^2 = X_{m+1}^2 + X_{m+2}^2 + \dots + X_{m+n}^2$ 其中 X_1, X_2, L X_m, X_{m+1}, X_{m+2}, L X_{m+n} 均服从 N(0,1), 且相互独立, 于是由 χ^2 分布的定义 $\chi_1^2 + \chi_2^2 = X_1^2 + \dots + X_m^2 + X_{m+1}^2 + \dots + X_{m+n}^2$ 服从 $\chi^2(m+n)$.

(3) χ^2 分布的分位数: 设 $\chi^2 \sim \chi^2(n)$, 对给定的实数 $\alpha(0 < \alpha < 1)$, 称满足条件

$$P\{\chi^{2} > \chi_{\alpha}^{2}(n)\} = \int_{\chi_{\alpha}^{2}}^{+\infty} f(x) dx = \alpha \quad (2.2)$$

的数 $\chi_{\alpha}^{2}(n)$ 为 $\chi^{2}(n)$ 分布的水平 α 的上侧分位数,简称为上侧 α 分位数. 对不同的 α 与n,分位数的值已经编制成表供查用(参见附表).

例如, 查表得

$$\chi_{0.05}^2(10) = 18.307$$

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

6 7.841 10.645 12.592 14.449 16.812 18.548 9.037 20.278 12.017 14.067 16.013 18.475 10.219 21.955 8 13.362 15.507 17.535 20.090 11.389 14.624 16.919 19.023 21.666 23.589 12.549 15.987 20.483 23.209 25.188 13.701 11 17.275 19.675 21.920 24.725 26.757 12 14.845 28.300 18.549 21.026 23. 337 26. 217 15.984 27.688 13 19.812 22.362 24.736 29.819

0.025

0.01

0.005

0.25

0.1

23 44. 181 27, 141 32.007 35. 172 38.076 41.638 24 28. 241 33. 196 36.415 42.980 45.559 39.364 25 29.339 34.382 37.652 40.646 44.314 46.928 26 30.435 35. 563 38.885 41.923 45.642 48.290 27 31. 528 36.741 40.113 43.195 46.963 49.645 ⁵⁰293 28 32.620 37.916 41.337 44.461 48.278

例2 设 $X_1, ..., X_6$ 是来自总体N(0,1)的样本, 又设

$$Y=(X_1+X_2+X_3)^2+(X_4+X_5+X_6)^2$$

试求常数C, 使CY服从 χ^2 分布.

解 因为
$$X_1+X_2+X_3\sim N(0,3)$$

 $X_4+X_5+X_6\sim N(0,3)$

FIT
$$X_1 + X_2 + X_3 \sim N(0,1), \frac{X_4 + X_5 + X_6}{\sqrt{3}} \sim N(0,1),$$

且相互独立.

于是

$$\left(\frac{X_1 + X_2 + X_3}{\sqrt{3}}\right)^2 + \left(\frac{X_4 + X_5 + X_6}{\sqrt{3}}\right)^2 \sim \chi^2(2)$$

故应取
$$C = \frac{1}{3}$$
,则有 $\frac{1}{3}Y \sim \chi^2(2)$.

三 t 分布

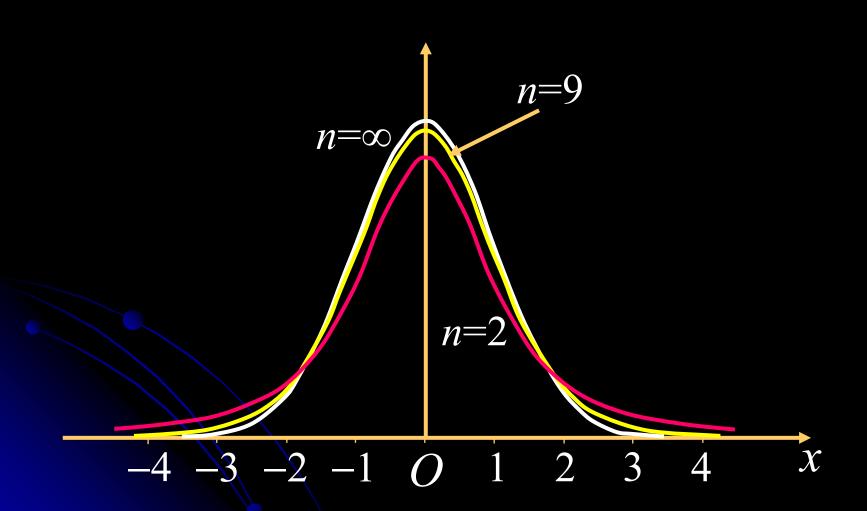
定义2 设 $X\sim N(0,1)$, $Y\sim \chi^2(n)$, 且X与Y相互独立, 则称

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

服从自由度为n的t分布,记为 $t \sim t(n)$,t(n)分布的概率密度:

$$f(x) = \frac{\Gamma[(n+1)/2]}{\sqrt{\pi n} \Gamma(n/2)} \left(1 + \frac{x^2}{n}\right)^{-\frac{n+1}{2}}, -\infty < x < +\infty$$

t 分布概率密度的图形:



t分布具有如下性质:

(1) f(x)的图形关于y轴对称,且

$$\lim_{x\to\infty}f(x)=0;$$

(2) 当n充分大时, t分布近似于正态分布;

$$\lim_{n\to\infty} f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}.$$

但当n较小时, t分布与标准正态分布仍相差较大.

(3) t分布的分位数: 设 $T\sim t(n)$, 对给定的实数 $\alpha(0<\alpha<1)$, 称满足条件

$$P\{T > t_{\alpha}(n)\} = \int_{t_{\alpha}(n)}^{+\infty} f(x) dx = \alpha \qquad (2.5)$$

的数 $t_{\alpha}(n)$ 为t(n)分布的水平 α 的上侧分位数. 由密度函数的对称性,可得

$$t_{1-\alpha}(n) = -t_{\alpha}(n) \tag{2.6}$$

类似地,我们可以给出t分布的双侧分位数

$$P\{|T| > t_{\alpha/2}(n)\} =$$

$$\int_{-\infty}^{-t_{\alpha/2}} f(x) dx + \int_{t_{\alpha/2}}^{+\infty} f(x) dx = \alpha,$$

显然有

 $P\{T>t_{\alpha/2}(n)\}=\alpha/2; P\{T<-t_{\alpha/2}(n)\}=\alpha/2.$ 对不同的 α 与n, t分布的上侧分位数可从附表查得.

例如,设 $t\sim t(8)$,对水平 $\alpha=0.05$,查表得到 $t_{\alpha}(8)=t_{0.05}(8)=1.8595$, $t_{\alpha/2}(8)=t_{0.025}(8)=2.3060$

| | 0.25 | 0. | 0.05 | 0.025 | 0.01 | 0.005 |
|----|---------|---------|---------|----------|---------|------------------|
| 1 | 1.0000 | 3. 0777 | 6. 3138 | 12. 7062 | 31.8205 | 6 3. 6567 |
| 2 | 0.8165 | 1. 8856 | 2.9200 | 4. 3027 | 6. 9646 | 9. 9248 |
| 3 | 0.7649 | 1. 6377 | 2. 3534 | 3. 1824 | 4. 5497 | 5.8409 |
| 4 | 0.7407 | 1.5332 | 2. 1318 | 2.7764 | 3. 469 | 4.6041 |
| 5 | 0.7267 | 1.4759 | 2. 0150 | 2.5706 | 3. 3649 | 4.0321 |
| 6 | 0.7176 | 1.4398 | 1. 9432 | 2. 4469 | 3. 1427 | 3.7074 |
| 7 | 0.7111 | 1.4149 | 1.8946 | 2. 3646 | 2.9980 | 3.4995 |
| 8 | 0.7064 | 1.3968 | 1.8595 | 2.3060 | 2.8965 | 3.3554 |
| 9 | 0. 7027 | 1.3830 | 1.8331 | 2. 2622 | 2.8214 | 3. 2498 |
| 10 | 0. 6998 | 1.3722 | 1.8125 | 2. 2281 | 2.7638 | 3. 1693 |

例如,设 $T\sim t(8)$,对水平 $\alpha=0.05$,查表得到 $t_{\alpha}(8)=t_{0.05}(8)=1.8595$, $t_{\alpha/2}(8)=t_{0.025}(8)=2.3060$ 故有

$$P\{T>1.8595\}=P\{T<-1.8595\}$$

= $P\{|T|>2.3060\}=0.05.$

注:①当自由度n充分大时, t分布近似于正态分布, 故有

 $t_{\alpha}(n)\approx u_{\alpha}; \quad t_{\alpha/2}(n)\approx u_{\alpha/2}.$ 从而当n>45时,t分布的分位数可用正态分布的分位数近似.

②设 $t_{\alpha}(n)$ 为t(n)的上侧 α 分位数,则 $P\{T < t_{\alpha}(n)\} = 1 - \alpha, P\{T < -t_{\alpha}(n)\} = \alpha, P\{|T| > t_{\alpha}(n)\} = 2\alpha.$

例3 设随机变量 $X\sim N(2,1)$,随机变量 Y_1,Y_2 , Y_3 , Y_4 均服从N(0,4), 且 X,Y_i (i=1,2,3,4)都相互独立, 令

$$T = \frac{4(X-2)}{\sqrt{\sum_{i=1}^{4} Y_i^2}},$$

试求T的分布,并确定 t_0 的值,使 $P\{|T|>t_0\}=0.01.$

解由于 $X-2\sim N(0,1)$, $Y_i/2\sim N(0,1)$, i=1,2,3,4, 故由t分布的定义知

$$T = \frac{4(X-2)}{\sqrt{\sum_{i=1}^{4} Y_i^2}} = \frac{X-2}{\sqrt{\sum_{i=1}^{4} \left(\frac{Y_i}{2}\right)^2/4}} \sim t(4)$$

由 $P\{|T|>t_0\}=0.01$,对于n=4, $\alpha=0.01$ 查附 表 $t_0=t_{\alpha/2}(4)=t_{0.005}(4)=4.6041$.

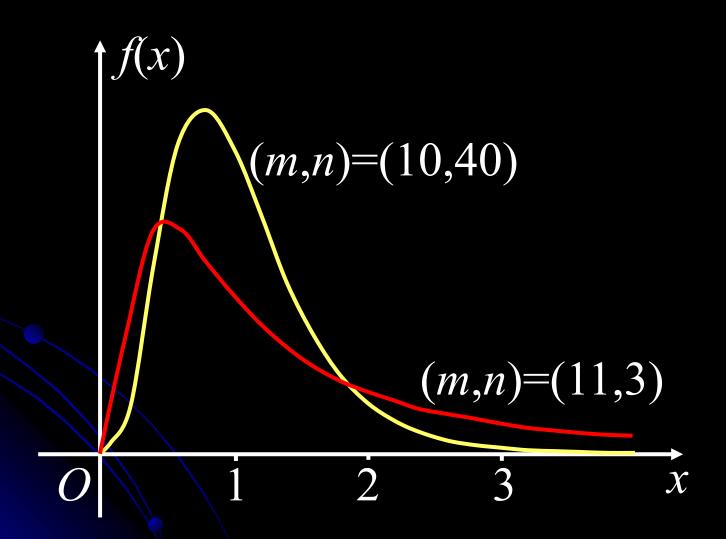
四,F分布(用以方差分析,协方差分析和回归分析) 定义3 设 $X\sim\chi^2(m)$, $Y\sim\chi^2(n)$,且X与Y相互独立,则称

$$F = \frac{X/m}{Y/n} = \frac{nX}{mY} \tag{2.7}$$

服从自由度为(m,n)的F分布,记为 $F\sim F(m,n)$ F(m,n)分布的概率密度:

$$f(x) = \begin{cases} \Gamma[(m+n)/2] \\ \Gamma(m/2)\Gamma(n/2) \end{cases} \left(\frac{m}{n}\right) \left(\frac{m}{n}x\right)^{\frac{m}{2}-1} \left(1 + \frac{m}{n}x\right)^{-\frac{1}{2}(m+n)}, & x > 0 \\ 0, & x \le 0 \end{cases}$$

F分布概率密度的图形:



F分布具有如下性质:

- (1) 若 $X\sim t(n)$, 则 $X^2\sim F(1,n)$;
- (2) 若*F~F(m,n)*, 则

$$\frac{1}{F} \sim F(n,m).$$

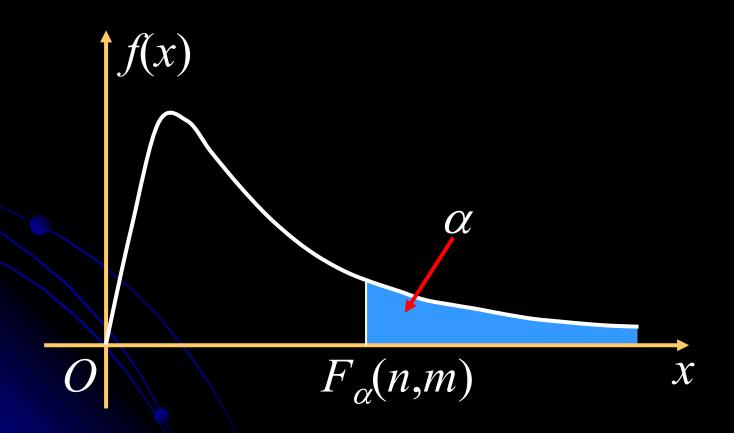
(3) F分布的分位数:

设 $F\sim F(n,m)$, 对给定的实数 $\alpha(0<\alpha<1)$, 称满足条件

$$P\{F > F_{\alpha}(n,m)\} = \int_{F_{\alpha}(n,m)}^{+\infty} f(x) dx = \alpha$$

的数 $F_{\alpha}(n,m)$ 为F(n,m)分布的水平 α 的上侧分位数. F分布的上侧分位数可自附表查得.

F(n,m)分布的水平a的上侧分位数的示意图:



(4) F分布的分位数的一个重要性质:

$$F_{\alpha}(m,n) = \frac{1}{F_{1-\alpha}(n,m)}.$$

此式常用来求F分布表中没有列出的某 些上侧分位数,可用上式求之 例如, $F_{0.05}(10,5)=4.74$, $F_{0.025}(5,10)=4.24$.

$$F_{0.95}(12,9) = \frac{1}{F_{0.05}(9,12)} = \frac{1}{2.80} = 0.357$$

例4 设总体X服从标准正态分布, $X_1, X_2, ..., X_n$ 是来自X的一个简单随机样本, 试问统计量

$$Y = \left(\frac{n}{5} - 1\right) \sum_{i=1}^{5} X_i^2 / \sum_{i=6}^{n} X_i^2, n > 5$$

服从何种分布?

解 因为 X_i~N(0,1),

$$\sum_{i=1}^{5} X_i^2 \sim \chi^2(5), \sum_{i=6}^{n} X_i^2 \sim \chi^2(n-5), \mathbb{E} \sum_{i=1}^{5} X_i^2 = \emptyset$$

 $\sum_{i=1}^{n} X_i^2$ 相互独立,所以

$$\frac{\sum_{i=1}^{5} X_{i}^{2}/5}{\sum_{i=6}^{n} X_{i}^{2}/(n-5)} \sim F(5, n-5),$$

$$\frac{\sum_{i=1}^{5} X_{i}^{2}/5}{\sum_{i=6}^{n} X_{i}^{2}/(n-5)} \sim F(5, n-5),$$

曲于
$$Y = \left(\frac{n}{5} - 1\right) \sum_{i=1}^{5} X_i^2 / \sum_{i=6}^{n} X_i^2 = \frac{\sum_{i=1}^{3} X_i^2 / 5}{\sum_{i=6}^{n} X_i^2 / (n-5)}$$

故 Y~F(5,n-5)

课堂练习

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

(1) 求
$$C$$
 使统计量 $Y_1 = \frac{C(X_1 + X_2)}{\sqrt{X_3^2 + X_4^2 + X_5^2}}$ 服从 t 分布.

(2)求
$$Y_2 = \frac{(X_1 + X_2)^2}{(X_4 - X_3)^2}$$
所服从的分布.

作业 习题5-2 第138页开始

第4,5,6,9题