

【例 1.7(P₁₃)】从某地区随机抽取 50 户农民, 调查其年收入情况, 得到下列数据 (每户人均元):

924 800 916 704 870 1040 824 690 574 490
972 988 1266 684 764 940 408 804 610 852
602 754 788 962 704 712 854 888 768 848
882 1192 820 878 614 846 746 828 792 872
696 644 926 808 1010 728 742 850 864 738

试对该地区农民的收入水平和贫富悬殊程度做个大致分析.

一、统计量

1.定义: 若 $T(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 是样本 X_1, X_2, \dots, X_n 的不含未知参数的函数, 则称 $T(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 是一统计量.



【例1.10(P₁₄)】 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, 其中 μ 与 σ 为未知参数, 判断下列函数哪些是统计量:

$$X_1, \quad \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2, \quad \frac{X_1}{\sigma}$$

【例1.11(P₁₄)】 样本观察值 x_1, x_2, \dots, x_n 落在某指定区间 Δ 中的频数

n_Δ 、频率 $f_\Delta = \frac{n_\Delta}{n}$, 以及经验分布函数 $F_n(x)$ (x 固定) 是否是统计量?

2. 几个常用统计量(例1.8, 例1.9(P₁₄)):

(1) 设 X_1, X_2, \dots, X_n 为总体 X 的样本, 则

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

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

样本标准差 $S = \sqrt{S^2}$ 或 $S_* = \sqrt{S_*^2}$

样本 l 阶原点矩 $A_l = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^l, \quad l=1, 2, \dots$

(2) 设 $(X_1, Y_1), (X_2, Y_2), \dots, (X_n, Y_n)$ 为二维总体 (X, Y) 的样本, 则

样本协方差 $S_{XY} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})$

样本相关系数 $\hat{\rho}_{XY} = \frac{S_{XY}}{\sqrt{S_{XX}} \sqrt{S_{YY}}}$

为更好地理解下列统计量的形式与含义, 设二维总体 (X, Y) 为离散型, 其联合分布律与 X 的边缘分布律如下:

$X \backslash Y$	y_1	\dots	y_k	\dots	$P(X = x_j) \triangleq p_j$
x_1	p_{11}	\dots	p_{1k}	\dots	p_1
\vdots	\vdots	\dots	\vdots	\dots	\vdots
x_j	p_{j1}	\dots	p_{jk}	\dots	p_j
\vdots	\vdots	\dots	\vdots	\dots	\vdots

$(X_1, Y_1), (X_2, Y_2), \dots, (X_n, Y_n)$ 为 (X, Y) 的样本. (注意 $P(X = x_j) \triangleq p_j$ 只在此处不引起混淆的情况下才如此记)

表1 总体与样本下的五个概念对比

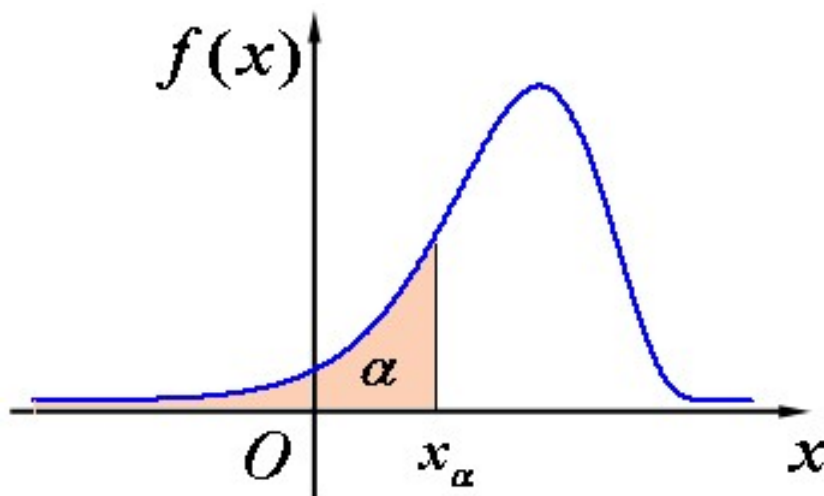
	总体	样本
均值	$\mu = \sum_{j=1}^{+\infty} p_j \cdot x_j$ <p style="text-align: center;"> \downarrow \downarrow 权重(概率) 总体X的理论值 </p>	$\bar{X} = \sum_{i=1}^n \frac{1}{n} \cdot X_i$ <p style="text-align: center;"> \downarrow \downarrow 权重(频率) 样本值 </p>
方差	$\sigma^2 = \sum_{j=1}^{+\infty} p_j \cdot (x_j - \mu)^2$	$S^2 = \sum_{i=1}^n \frac{1}{n} \cdot (X_i - \bar{X})^2$
l阶矩	$\mu_l = \sum_{j=1}^{+\infty} p_j \cdot x_j^l$	$A_l = \sum_{i=1}^n \frac{1}{n} \cdot X_i^l$
协方差	$Cov(X, Y) = \sum_{j=1}^{+\infty} \sum_{k=1}^{+\infty} p_{jk} \cdot (x_j - \mu_X)(y_k - \mu_Y)$	$S_{XY} = \sum_{i=1}^n \frac{1}{n} \cdot (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})$
相关系数	$\rho_{XY} = \frac{Cov(X, Y)}{\sqrt{DX} \sqrt{DY}}$	$\hat{\rho}_{XY} = \frac{S_{XY}}{\sqrt{S_{XX}} \sqrt{S_{YY}}}$
结果	实数	随机变量

二、统计分析中四大常用的分布

定义 1.4 设 $X \sim F(x)$, 若 x_α 满足

$$F(x_\alpha) = P\{X < x_\alpha\} = \alpha, \quad 0 < \alpha < 1$$

则称 x_α 为分布 $F(x)$ 的 α 分位数(点).



可见, $x_\alpha = F^{-1}(\alpha)$.

(一) $N(\mu, \sigma^2)$ 分布

1. 定义

$N(\mu, \sigma^2)$ 分布的概率密度:

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

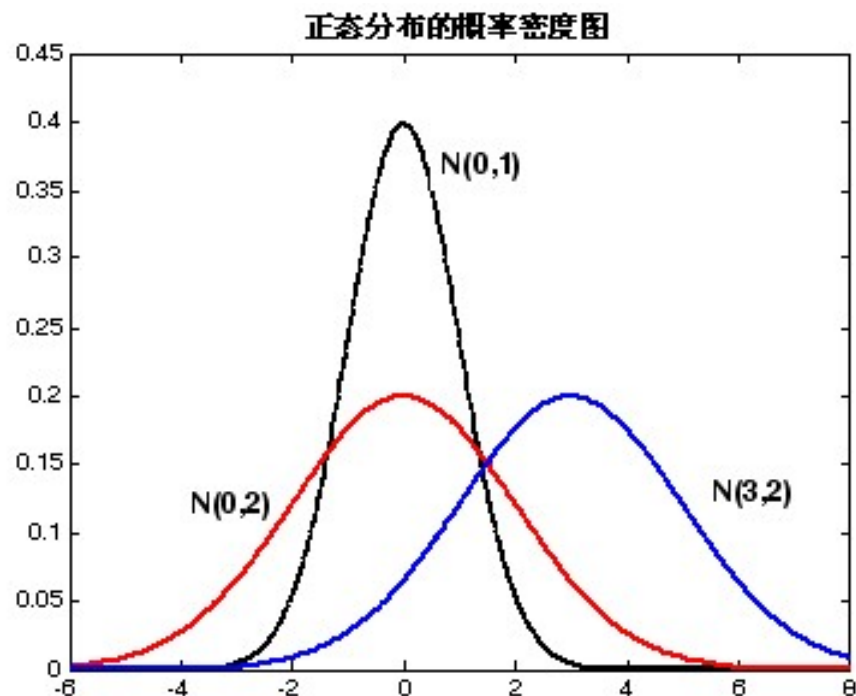
$$-\infty < x < +\infty$$

2. 可加性 (其中 a, b 为常数)

$$\left. \begin{array}{l} X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2) \\ Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2) \end{array} \right\} \xrightarrow{\text{X与Y独立}} aX + bY \sim N(a\mu_1 + b\mu_2, a^2\sigma_1^2 + b^2\sigma_2^2)$$

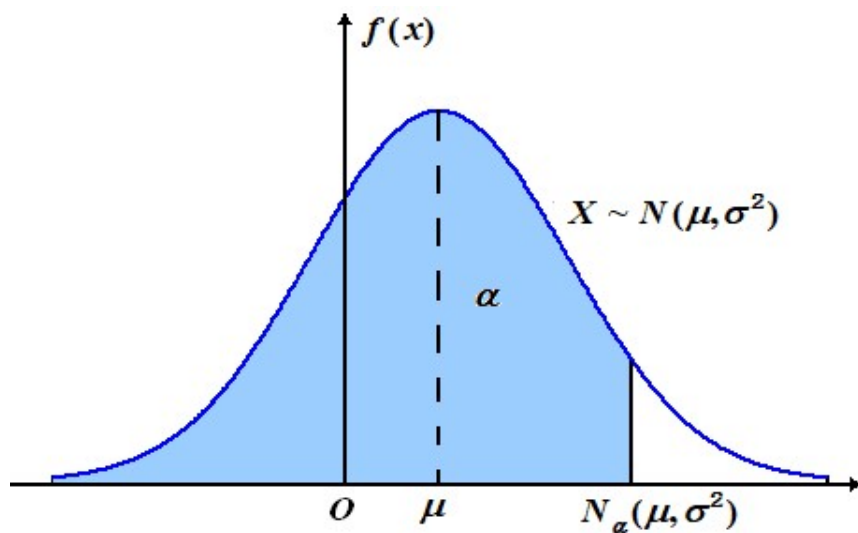
3. 期望和方差

$$E(X) = \mu, D(X) = \sigma^2.$$



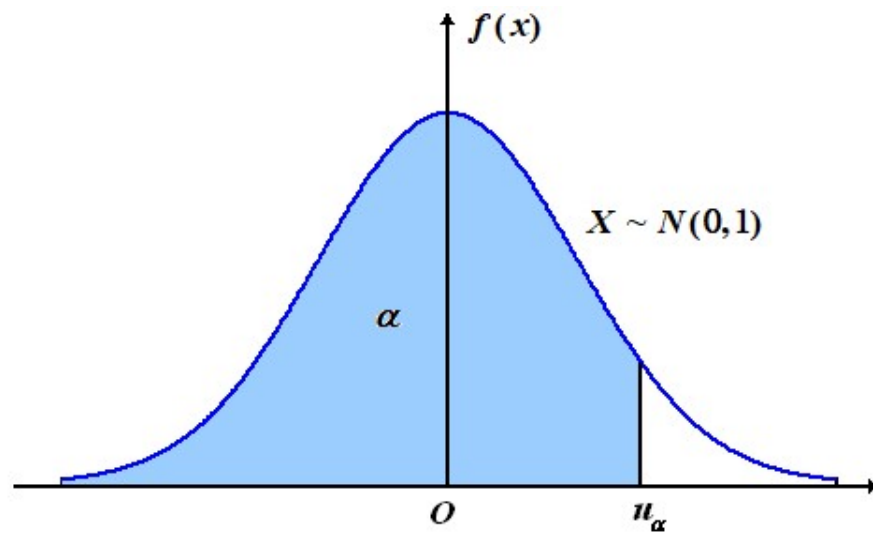
4. 分位数 $N_{\alpha}(\mu, \sigma^2)$

$$P\{X < N_{\alpha}(\mu, \sigma^2)\} = \alpha$$

1-8(a) $N(\mu, \sigma^2)$ 的 α 分位数 $N_{\alpha}(\mu, \sigma^2)$ $N(0,1)$ 的分位数 u_{α}

$$P\{X < u_{\alpha}\} = \alpha$$

$$u_{\alpha} \text{ 性质: } u_{1-\alpha} = -u_{\alpha}$$

 $N(0,1)$ 的 α 分位数 u_{α}

(二) χ^2 分布

1. 定义:

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

$X_i \sim N(0,1)$
 X_i 相互独立

χ^2 分布的概率密度:

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

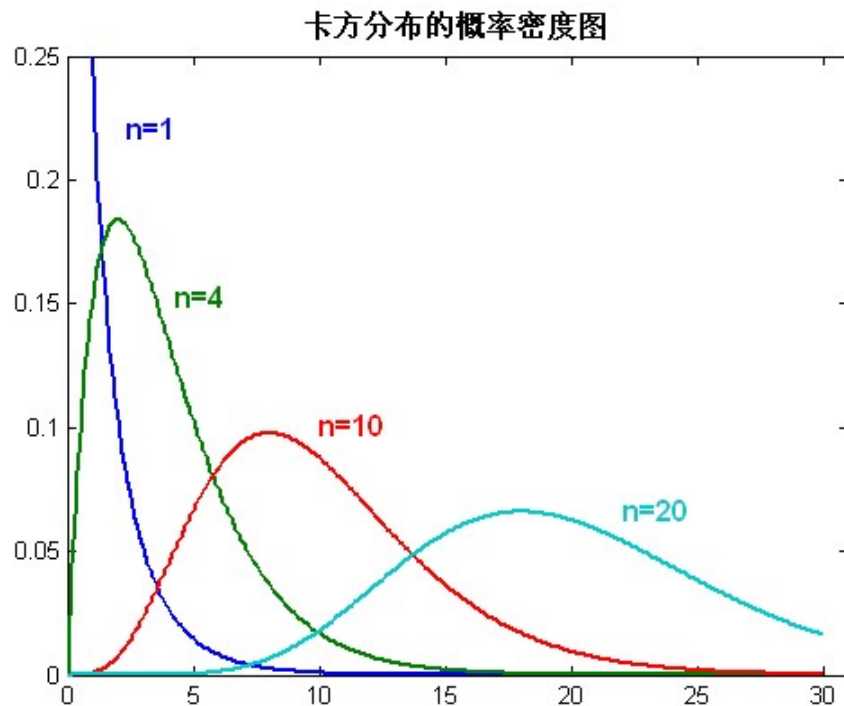


图 1-4

2. 可加性:

$$\left. \begin{array}{l} \chi_1^2 \sim \chi^2(n_1) \\ \chi_2^2 \sim \chi^2(n_2) \end{array} \right\} \xrightarrow{\chi_1^2 \text{与} \chi_2^2 \text{独立}} \chi_1^2 + \chi_2^2 \sim \chi^2(n_1 + n_2).$$

3. 期望和方差

$$E(\chi^2) = n, \quad D(\chi^2) = 2n.$$

4. 分位数 $\chi_\alpha^2(n)$

$$P\{\chi^2 < \chi_\alpha^2(n)\} = \alpha$$

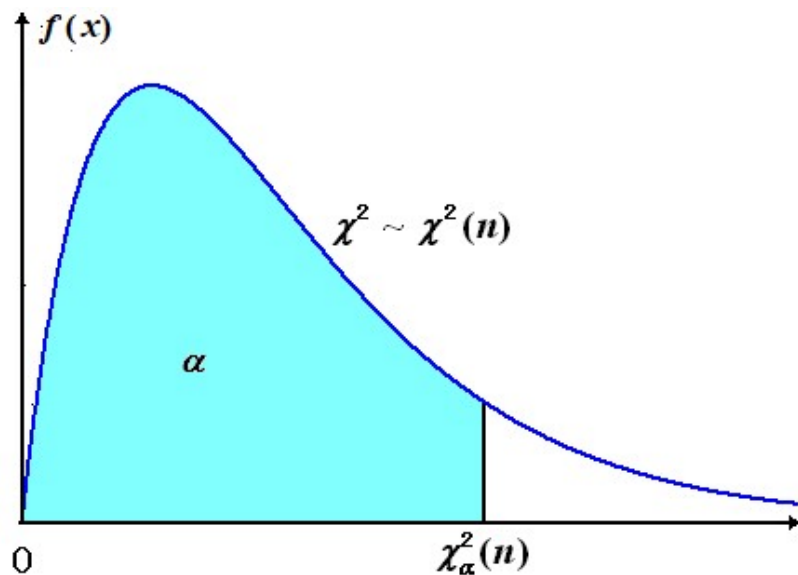


图 1-8(b) $\chi^2(n)$ 分布的 α 分位数 $\chi_\alpha^2(n)$

(三) t 分布

1. 定义:

$$\left. \begin{array}{l} X \sim N(0,1) \\ Y \sim \chi^2(n) \end{array} \right\} \xrightarrow{X \text{ 与 } Y \text{ 独立}} t = \frac{X}{\sqrt{Y/n}} \sim t(n)$$

t 分布的概率密度:

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

$$-\infty < x < \infty$$

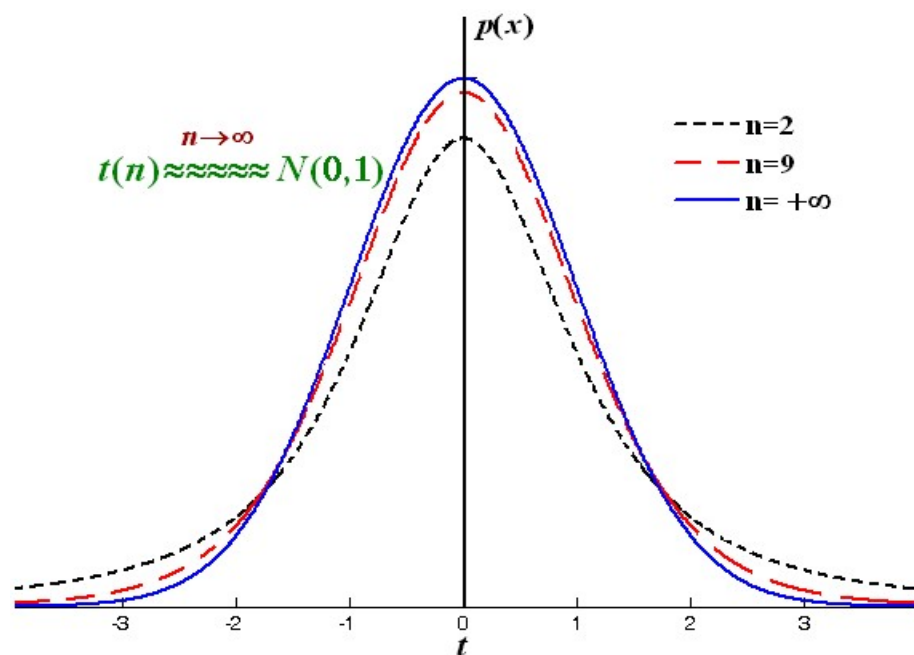


图 1-5

2. 期望与方差

$$E(t) = 0 (n > 1)$$

$$D(t) = \frac{n}{n-2} (n > 2)$$

3. 分位数 $t_\alpha(n)$

$$P\{t < t_\alpha(n)\} = \alpha$$

分位数性质: $t_{1-\alpha}(n) = -t_\alpha(n)$

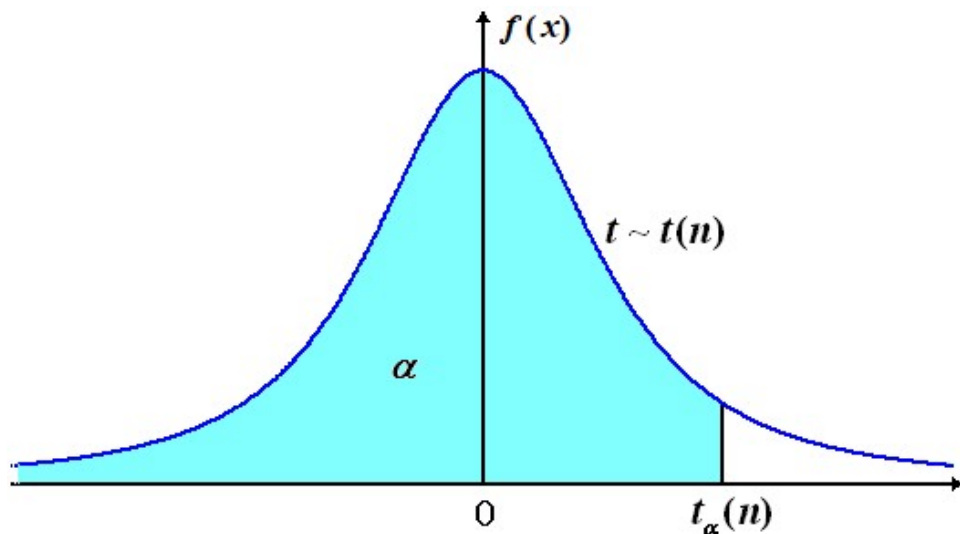


图1-8(c) $t(n)$ 分布的 α 分位数 $t_\alpha(n)$

(四) F分布

1. 定义:

$$\left. \begin{array}{l} U \sim \chi^2(n_1) \\ V \sim \chi^2(n_2) \end{array} \right\} \xrightarrow{U \text{ 与 } V \text{ 独立}} F = \frac{U/n_1}{V/n_2} \sim F(n_1, n_2)$$

F分布的概率密度:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{\Gamma[(n_1 + n_2)/2]}{\Gamma(n_1/2)\Gamma(n_2/2)} n_1^{\frac{n_1}{2}} n_2^{\frac{n_2}{2}} \frac{x^{n_1/2-1}}{(n_1 x + n_2)^{(n_1+n_2)/2}}, & x > 0 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

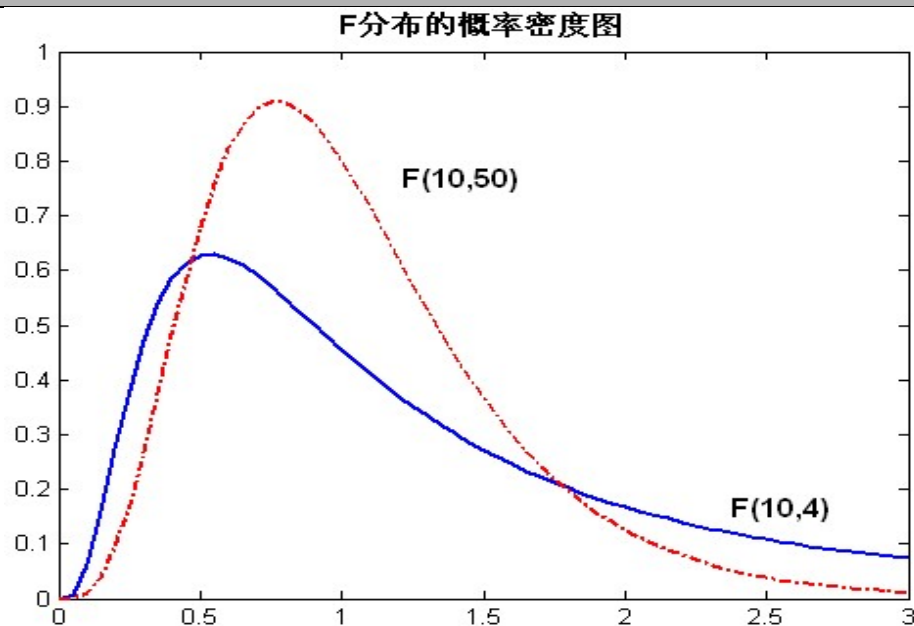


图1-6

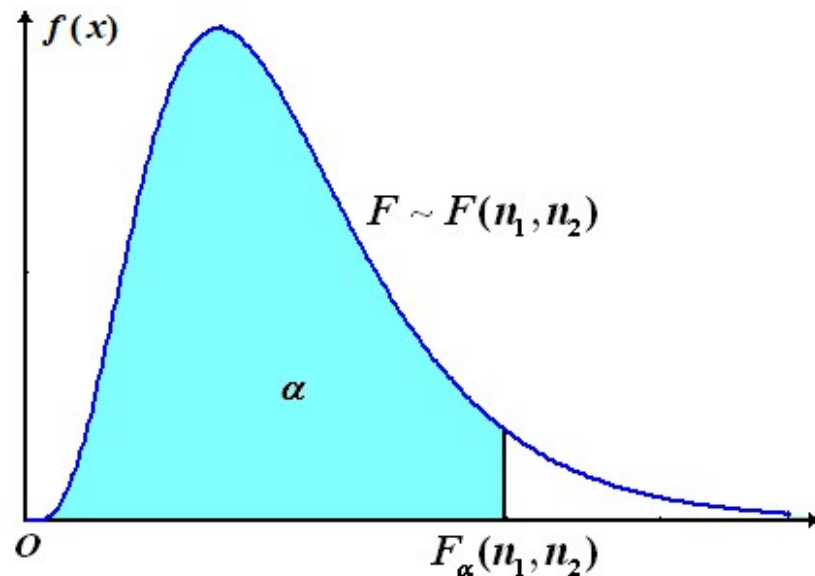


图1-8(d) F分布的 α 分位数 $F_{\alpha}(n_1, n_2)$

2.分位数 $F_{\alpha}(n_1, n_2)$

$$P\{F < F_{\alpha}(n_1, n_2)\} = \alpha$$

【★例1.13(P₂₂)】求下列分位数:

- (i) $u_{0.9}$; (ii) $t_{0.25}(4)$; (iii) $F_{0.1}(14, 10)$; (iv) $\chi^2_{0.025}(50)$.

三、正态总体的抽样分布

1.(对任意分布的总体)

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 X 的样本, 且 $E(X) = \mu$, $D(X) = \sigma^2$, 则

$$E(\bar{X}) = \mu, \quad D(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n},$$

$$\left. \begin{aligned} E(S^2) &= E\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2\right] = \frac{n-1}{n} \sigma^2, \\ E(S_*^2) &= E\left[\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2\right] = \sigma^2, \\ E\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2\right] &= \sigma^2 \end{aligned} \right\} \xRightarrow{X \sim N(\mu, \sigma^2)} \left\{ \begin{aligned} D(S^2) &= \frac{2(n-1)}{n^2} \sigma^4, \\ D(S_*^2) &= \frac{2}{n-1} \sigma^4, \\ D\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2\right] &= \frac{2}{n} \sigma^4 \end{aligned} \right.$$

2.(对一个正态总体)

设总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, X_1, X_2, \dots, X_n 是来自 X 的样本, 记

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

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

$$(2) \frac{\bar{X} - \mu}{S_* / \sqrt{n}} \sim t(n-1);$$

$$(3) \frac{(n-1)S_*^2}{\sigma^2} = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1), \text{ 且 } \bar{X} \text{ 与 } S_*^2 \text{ 独立};$$

$$(4) \text{ (补)} \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n).$$

3.(对两个正态总体)设

X_1, X_2, \dots, X_{n_1} 是来自总体 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 的样本,

Y_1, Y_2, \dots, Y_{n_2} 是来自总体 $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 的样本,

且这两个样本相互独立, 则有

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

$$(2) \text{ 当 } \sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2 \text{ 时, 记 } S_w = \sqrt{\frac{(n_1 - 1)S_{1*}^2 + (n_2 - 1)S_{2*}^2}{n_1 + n_2 - 2}}, \text{ 则}$$

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

$$(3) \frac{S_{1*}^2 / S_{2*}^2}{\sigma_1^2 / \sigma_2^2} \sim F(n_1 - 1, n_2 - 1);$$

$$(4)(\text{补}) \frac{\frac{1}{n_1} \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \mu_1)^2}{\sigma_1^2 / \sigma_2^2} \bigg/ \frac{\frac{1}{n_2} \sum_{j=1}^{n_2} (Y_j - \mu_2)^2}{\sigma_1^2 / \sigma_2^2} \sim F(n_1, n_2).$$

作业:

(P₂₆₋₂₈) 1.1, 1.12