

第六章 数理统计的基本概念

关键词：

■ 总体，个体，样本，统计量

■ χ^2 -分布 t -分布 F -分布

- **数理统计学** 是一门以数据为基础的科学, 可以定义为收集数据, 分析数据和由数据得出结论的一组概念、原则和方法。
- 例如: 若规定灯泡寿命低于1000小时者为次品, 如何确定次品率? 由于灯泡寿命试验是破坏性试验, 不可能把整批灯泡逐一检测, 只能抽取一部分灯泡作为样本进行检验, 以样本的信息来推断总体的信息, 这是数理统计学研究的问题之一。

§ 6.1 随机样本与统计量

- 总体：研究对象的全体；
- 个体：总体中的成员；
- 总体的容量：总体中包含的个体数；
- 有限总体：容量有限的总体；
- 无限总体：容量无限的总体，通常将容量非常大的总体也按无限总体处理。

- **例：**现要研究某一个公司员工工资水平及其影响工资水平的因素. 这个公司的每个员工就是"个体", 而所有的员工构成一个"总体". 由于公司的员工总数是有限的, 因此, 是一个有限总体. 每个员工都附着有年龄, 性别, 工种, 工资, 受教育程度等指标(变量).

- 总体的某个指标 X , 对于不同的个体来说有不同的取值, 这些取值可以构成一个分布, 因此 X 可以看成是一个随机变量. 有时候就把 X 称为总体. 假设 X 的分布函数为 $F(x)$, 也称 $F(x)$ 为总体.

- 数理统计主要任务是从总体中抽取一部分个体, 根据这部分个体的数据对总体分布给出推断. 被抽取的部分个体叫做总体的一个 样本.

- ▶ **随机样本：**从总体中随机地取 n 个个体，称为一个随机样本。
- ▶ **简单随机样本：**满足以下两个条件的随机样本 (X_1, X_2, \dots, X_n) 称为容量是 n 的简单随机样本。
 1. 每个 X_i 与 X 同分布；
 2. X_1, X_2, \dots, X_n 是相互独立的随机变量。

[说明]: 后面提到的样本均指简单随机样本。

由概率论知, 若总体 X 具有概率密度 $f(x)$, 则样本 (X_1, X_2, \cdots, X_n) 具有联合密度函数:

$$f_n(x_1, x_2, \cdots, x_n) = \prod_{i=1}^n f(x_i)$$

[注意]: 一个容量为n的样本 X_1, X_2, \dots, X_n

是指n个独立与总体分布相同的随机变量。

一旦对样本进行观察，得到实际数值

$$x_1, x_2, \dots, x_n$$

称为样本观察值（或样本值）。

两次观察，样本值可能是不同的。

■ 如何取得的样本才称是简单随机样本？

对于有限总体, 采用放回抽样就能得到简单随机样本.

但当总体容量很大的时候,放回抽样有时候很不方便, 因此在实际中当总体容量比较大时,通常将不放回抽样所得到的样本近似当作简单随机样本来处理.

对于无限总体, 一般采取不放回抽样.

▶ **统计量：** 样本的不含任何未知参数的函数。

▶ **常用统计量：** 设 (X_1, X_2, \dots, X_n) 为取自总体X的样本。常用的统计量如下：

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

2. 样本方差 $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$, S 为样本标准差

3. 样本矩 k 阶矩: $A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \quad (k = 1, 2, \dots)$

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

[思考题]:

对于总体 X , X_1, \dots, X_n 是来自总体的样本,
设下列数字特征存在,

$$E(X) = \mu, D(X) = \sigma^2, E(X^k), E[(X - \mu)^k],$$

问: (1) \bar{X} 与 μ , (2) S^2 与 σ^2 ,

(3) A_k 与 $E(X^k)$, (4) B_k 与 $E[(X - \mu)^k]$

是一回事吗?

答: 不是。前者是随机变量, 观察两次得到的统计
值可能不一样; 后者是数, 可能已知也可能未知。

当总体数字特征未知时

- 一般, 用样本均值 \bar{X} 作为总体均值 $\mu = E(X)$ 的估计;
- 用样本方差 S^2 作为总体方差 $\sigma^2 = E(X - \mu)^2$ 的估计;
- 用样本的原点矩 A_k 作为总体原点矩 $\mu_k = E(X^k)$ 的估计;
- 用样本的中心矩 B_k 作为总体中心矩 $\nu_k = E(X - \mu)^k$ 的估计.

(假设总体各阶矩存在)

- 总体方差的估计可以用 S^2 也可以用 B_2 , 主要的区别是 S^2 作为总体方差估计是无偏估计, 但 B_2 作为总体方差的估计是有偏的 (关于估计的无偏性将在下一节讨论).

§ 6.2 χ^2 -分布 t -分布 F -分布

- 统计量的分布称为抽样分布.
- 在数理统计中, 最重要的三个分布分别为:

χ^2 -分布 t -分布 F -分布

χ^2 分布

定义：设随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立，

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

则称 $\chi_n^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2$ (1)

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

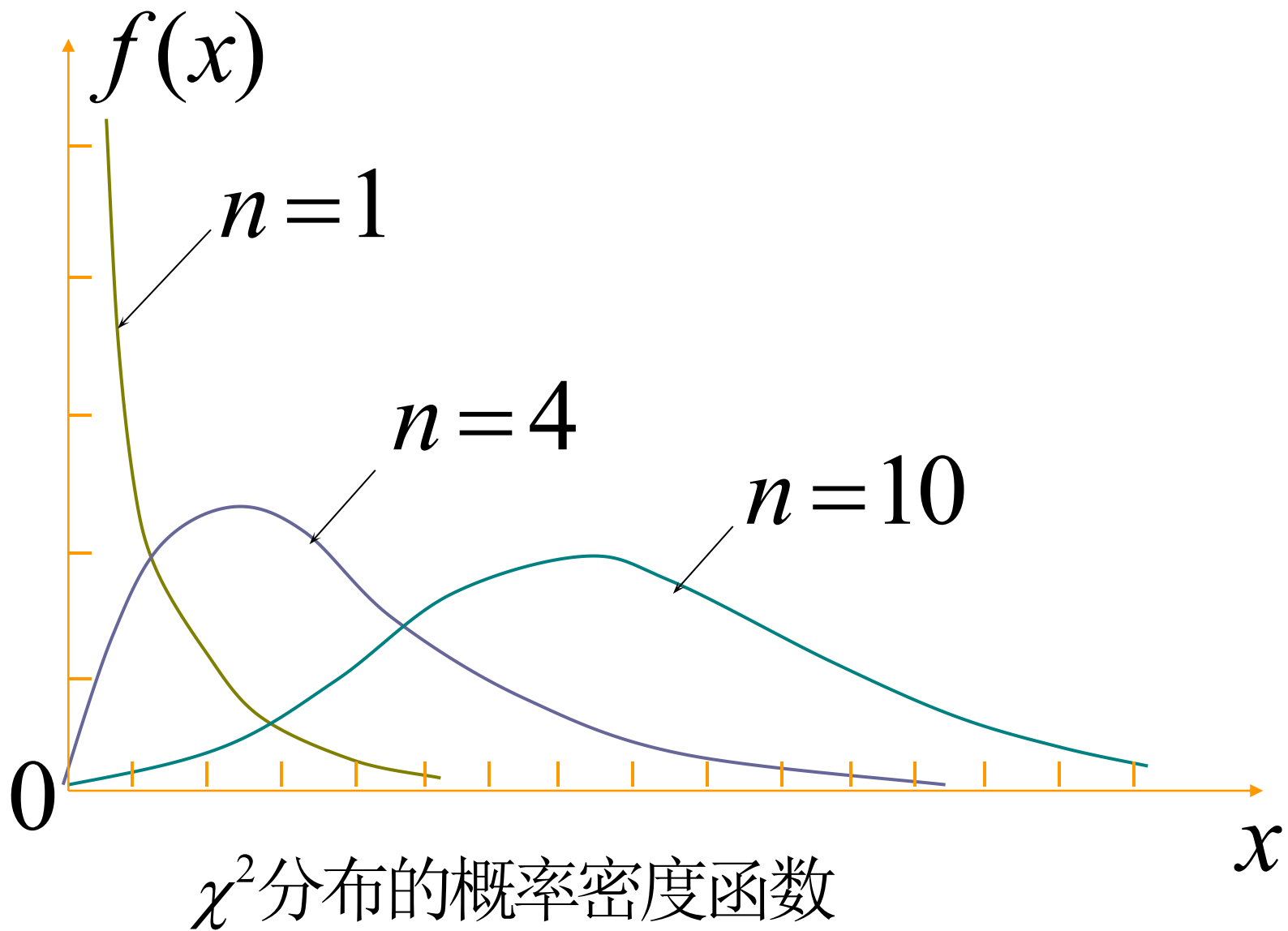
自由度指(1)式右端包含的独立变量的个数.

χ^2 分布

$\chi^2(n)$ 分布的概率密度为:

$$f_n(y) = \begin{cases} \frac{1}{2\Gamma(n/2)} \left(\frac{y}{2}\right)^{\frac{n}{2}-1} e^{-\frac{y}{2}} & y > 0 \\ 0 & y \leq 0 \end{cases}$$

其中 $\Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} x^{\alpha-1} e^{-x} dx$



χ^2 分布的一些重要性质:

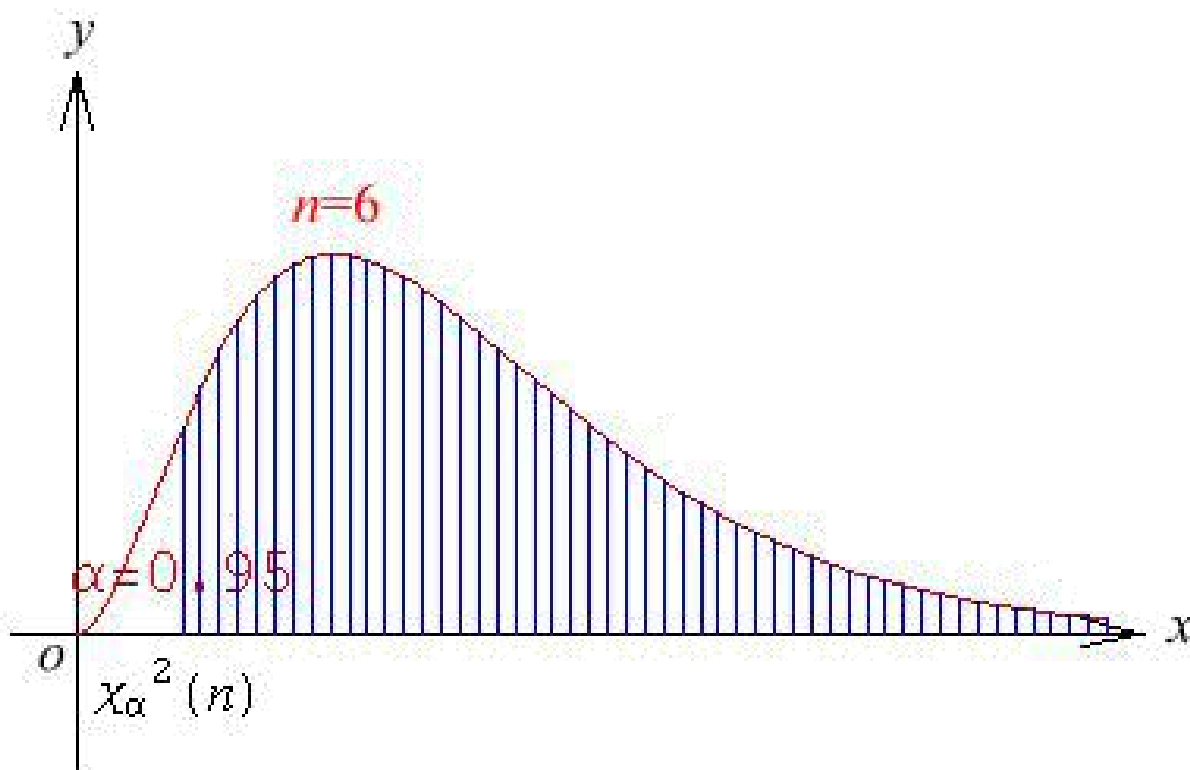
1. 设 $\chi^2 \sim \chi^2(n)$, 则有 $E(\chi^2) = n, D(\chi^2) = 2n$
2. 设 $Y_1 \sim \chi^2(n_1), Y_2 \sim \chi^2(n_2)$, 且 Y_1, Y_2 相互独立, 则有 $Y_1 + Y_2 \sim \chi^2(n_1 + n_2)$

性质2称为 χ^2 分布的可加性, 可推广到有限个的情形:

$Y_i \sim \chi^2(n_i), i = 1, 2, \dots, m$, 并假设 Y_1, Y_2, \dots, Y_m 相互独立,

$$\text{则 } \sum_{i=1}^m Y_i \sim \chi^2\left(\sum_{i=1}^m n_i\right)$$

对给定的概率 $\alpha, 0 < \alpha < 1$, 称满足条件 $\int_{\chi_{\alpha}^2(n)}^{\infty} f_n(y) dy = \alpha$ 的点 $\chi_{\alpha}^2(n)$ 为 $\chi^2(n)$ 分布的上 α 分位数, 上 α 分位数 $\chi_{\alpha}^2(n)$ 的值可查 χ^2 分布表



例：求 $\chi^2_{0.1}(25)$

■ 通过**Excel**给出.

- (1) 具体如下：在**Excel**表单的任一单元格输入“=”；
- (2) 在主菜单中点击“插入”，点击“函数(F)”；
- (3) 在选择类别的下拉式菜单中选择“统计”选择“**CHIINV**”点击“确定”在函数参数表单中输入**Probability=0.1**.
- (4) **Deg_freedom=25**, 点击"确定" 即在单元格中出现 "**34.382**".

例：设总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, μ, σ^2 已知。

(X_1, X_2, \dots, X_n) 是取自总体 X 的样本

求 (1) 统计量 $\chi^2 = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$ 的分布；

(2) 设 $n = 5$, 若 $a(X_1 - X_2)^2 + b(2X_3 - X_4 - X_5)^2 \sim \chi^2(k)$,
则 a, b, k 各为多少？

解: (1) 作变换 $Y_i = \frac{X_i - \mu}{\sigma} \quad i=1, 2, \dots, n$

显然 Y_1, Y_2, \dots, Y_n 相互独立, 且 $Y_i \sim N(0, 1) \quad i=1, 2, \dots, n$

于是 $\chi^2 = \sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \mu}{\sigma} \right)^2 = \sum_{i=1}^n Y_i^2 \sim \chi^2(n)$

$$(2) \quad X_1 - X_2 \sim N(0, 2\sigma^2), \quad \frac{X_1 - X_2}{\sqrt{2}\sigma} \sim N(0, 1)$$

$$2X_3 - X_4 - X_5 \sim N(0, 6\sigma^2), \quad \frac{2X_3 - X_4 - X_5}{\sqrt{6}\sigma} \sim N(0, 1)$$

$$\frac{X_1 - X_2}{\sqrt{2}\sigma} \text{ 与 } \frac{2X_3 - X_4 - X_5}{\sqrt{6}\sigma} \text{ 相互独立,}$$

$$\text{故 } \frac{(X_1 - X_2)^2}{2\sigma^2} + \frac{(2X_3 - X_4 - X_5)^2}{6\sigma^2} \sim \chi^2(2)$$

$$a = \frac{1}{2\sigma^2},$$

$$b = \frac{1}{6\sigma^2},$$

$$k = 2.$$

t -分布

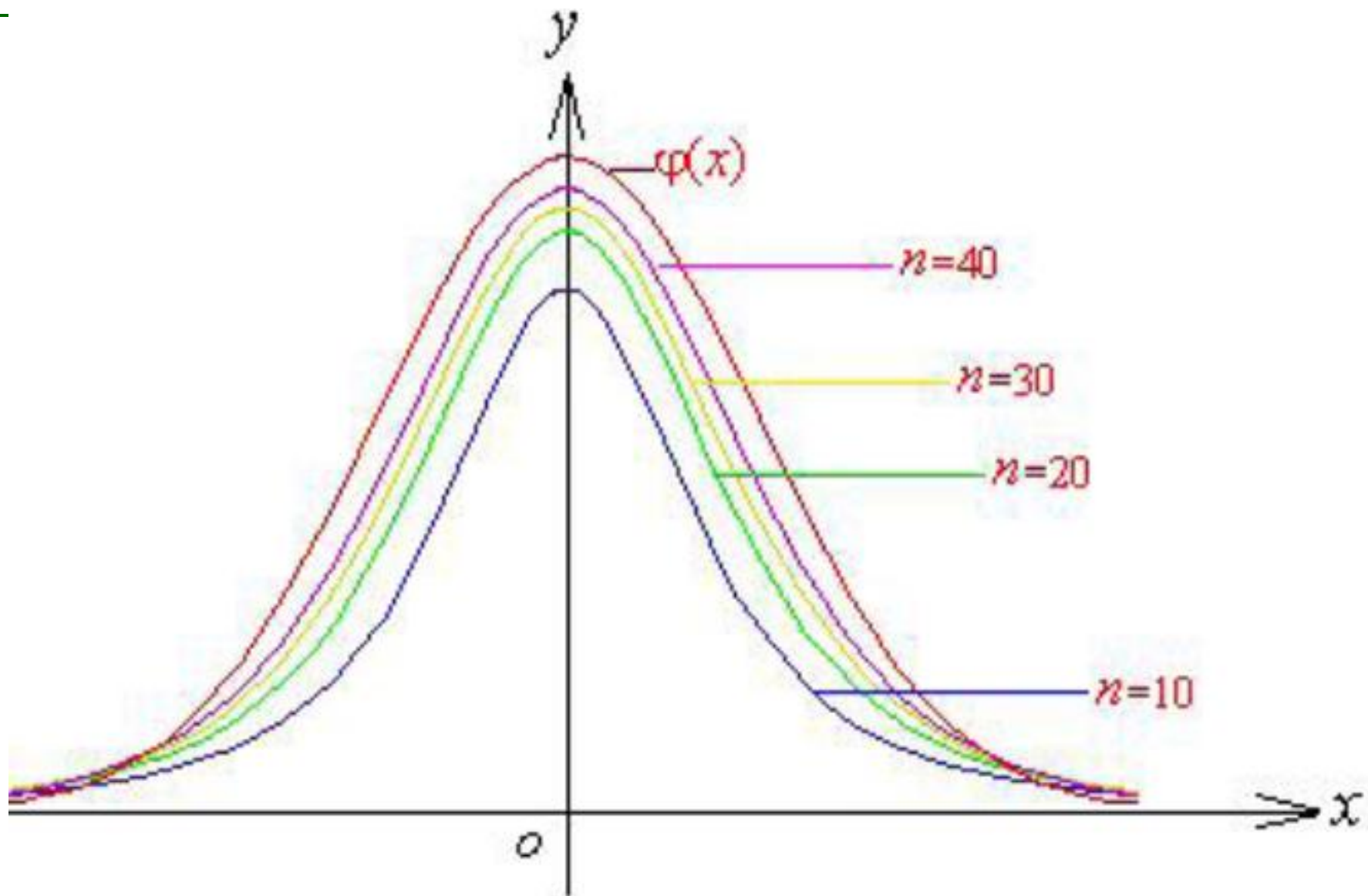
设 $X \sim N(0,1)$ ， $Y \sim \chi^2(n)$ ，并且假设 X, Y 相互独立，

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 $T \sim t(n)$

$t(n)$ 分布的概率密度为：

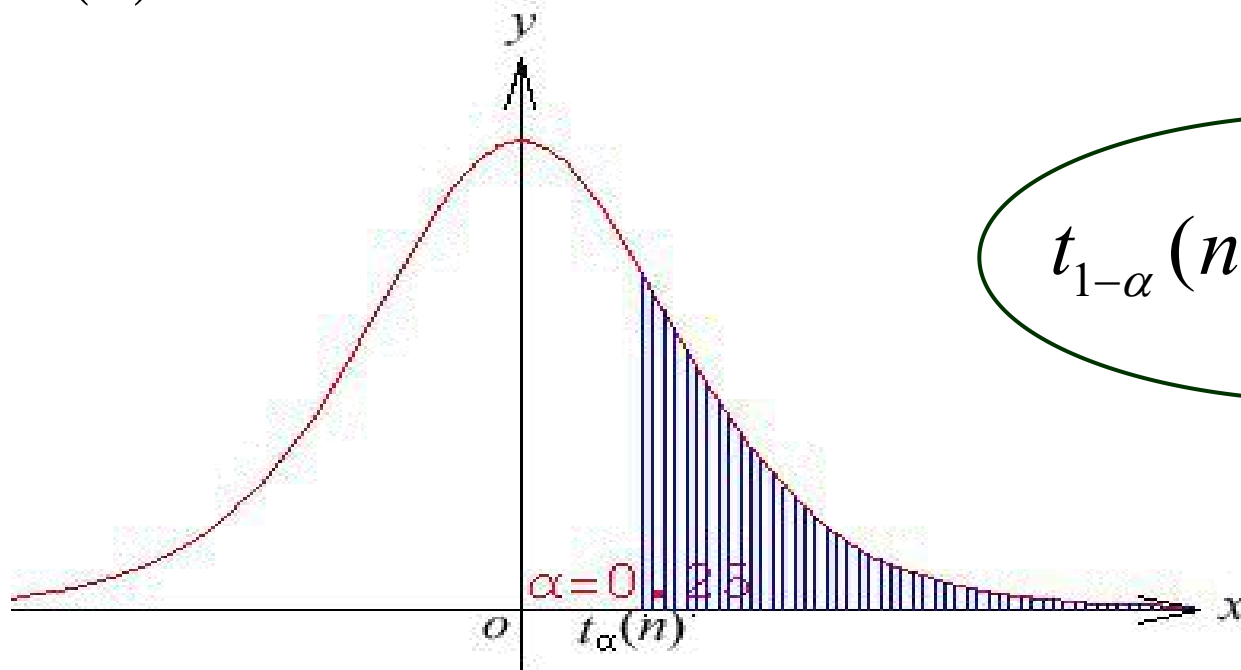
$$f(t, n) = \frac{\Gamma\left(\frac{n+1}{2}\right)}{\sqrt{n\pi} \Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} \left(1 + \frac{t^2}{n}\right)^{-\frac{n+1}{2}}, -\infty < t < +\infty$$



$t(n)$ 分布概率密度函数

t -分布

对给定的 α , $0 < \alpha < 1$, 称满足条件 $\int_{t_\alpha(n)}^{\infty} f(t, n) dt = \alpha$ 的点 $t_\alpha(n)$ 为 $t(n)$ 分布的上 α 分位数。 t 分布的上 α 分位数可查 t 分布表



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

例：求 $t_{0.05}(25)$

■ 通过**Excel**给出.

- (1) 具体如下：在**Excel**表单的任一单元格输入 “=”；
- (2) 在主菜单中点击 “插入”，点击 “函数(F)”；
- (3) 在选择类别的下拉式菜单中选择 “统计” 选择 “TINV” 点击 “确定” 在函数参数表单中输入 **Probability=0.95.**
- (4) **Deg_freedom=25**, 点击 “确定” 即在单元格中出现 “1.708” .

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 (n_1, n_2) 的 F 分布,

记为 $F \sim F(n_1, n_2)$

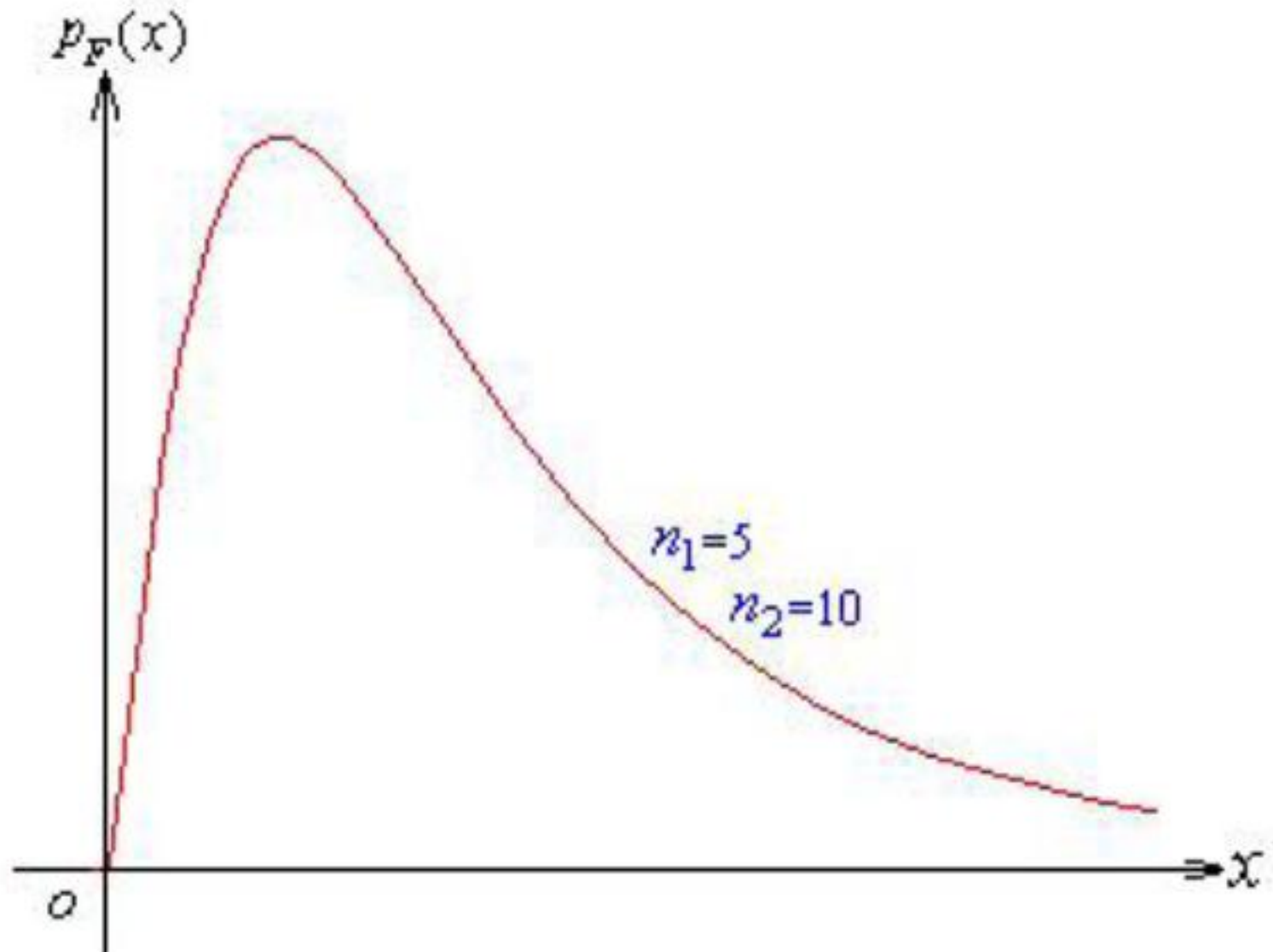
其中 n_1 称为第一自由度, n_2 称为第二自由度

性质： $F \sim F(n_1, n_2)$, 则 $F^{-1} \sim F(n_2, n_1)$

$F(n_1, n_2)$ 分布的概率密度为:

$$f(x; n_1, n_2) = \begin{cases} \frac{1}{B(n_1/2, n_2/2)} n_1^{\frac{n_1}{2}} n_2^{\frac{n_2}{2}} x^{\frac{n_1}{2}-1} (n_2 + n_1 x)^{-\frac{n_1+n_2}{2}} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$$

$$\text{其中 } B(a, b) = \int_0^1 x^{a-1} (1-x)^{b-1} dx = \frac{\Gamma(a)\Gamma(b)}{\Gamma(a+b)}$$



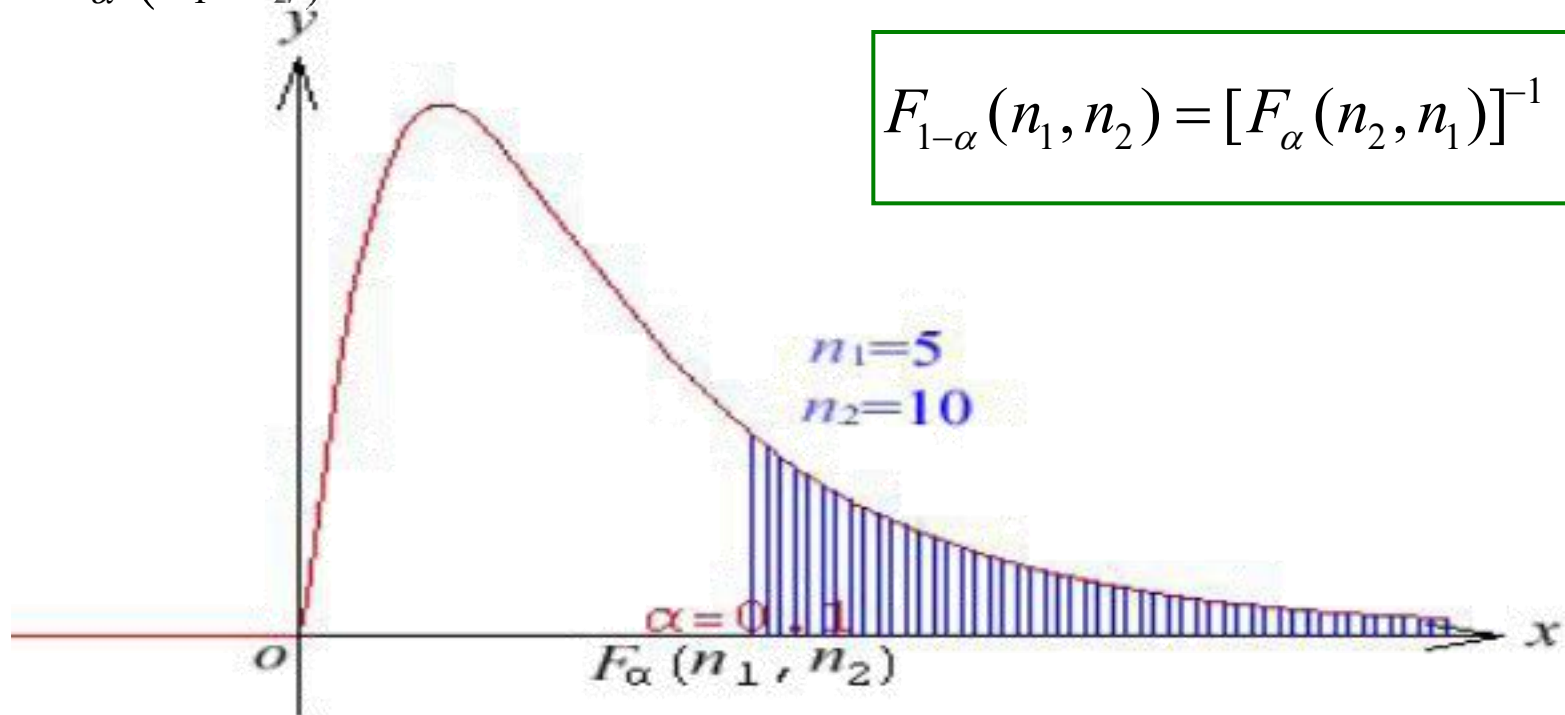
$F(5, 10)$ 分布概率密度函数

对于给定的 α , $0 < \alpha < 1$, 称满足条件

$$\int_{F_\alpha(n_1, n_2)}^{\infty} f(x; n_1, n_2) dx = \alpha$$

的点 $F_\alpha(n_1, n_2)$ 为 $F(n_1, n_2)$ 分布的上 α 分位数。

$F_\alpha(n_1, n_2)$ 的值可查 F 分布表



例：求 $F_{0.1}(9,10)$

■ 通过**Excel**给出.

(1) 具体如下：在**Excel**表单的任一单元格输入 “=” ；

(2) 在主菜单中点击 “插入”，点击 “函数(F)” ；

(3) 在选择类别的下拉式菜单中选择 “统计” 选择
“**FINV**” 点击 “确定” 在函数参数表单中输入

Probability=0.9.

(4) **Deg_freedom1=9, Deg_freedom2=10** 点击
“确定” 即在单元格中出现 “**2.347**” .

§ 6.3 正态总体下的抽样分布

定理 6.3.1 设 X_1, X_2, \dots, X_n 为来自正态总体

$N(\mu, \sigma^2)$ 的简单随机样本, \bar{X} 是样本均值,

S^2 是样本方差, 则有:

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right).$$

定理 6.3.2 设 X_1, X_2, \dots, X_n 为来自正态总体

$N(\mu, \sigma^2)$ 的简单随机样本, \bar{X} 是样本均值,

S^2 是样本方差, 则有:

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

(2) \bar{X} 与 S^2 相互独立.

[思考题]:

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的简单随机样本, \bar{X} 和 S^2 分别是样本均值和样本方差。问:

$$(1) \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{\sigma^2} \text{ 服从什么分布?}$$

$$(2) \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} \text{ 服从什么分布?}$$

答: (1) $\chi^2(n-1)$, (2) $\chi^2(n)$.

定理 6.3.3 设 X_1, X_2, \dots, X_n 为来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的简单随机样本, \bar{X} 是样本均值, S^2 是样本方差, 则有:

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

定理6.3.4

设样本 (X_1, \dots, X_{n_1}) 和 (Y_1, \dots, Y_{n_2}) 分别来自总体
 $N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 和 $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 并且它们相互独立,
其样本方差分别为 S_1^2, S_2^2 ,

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

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

其中 \bar{X}, \bar{Y} 分别为样本均值.

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

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

$$\text{其中 } S_w^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}, S_w = \sqrt{S_w^2}$$

例：设总体 X 的均值 μ ，方差 σ^2 存在，
(X_1, \dots, X_n)是取自总体 X 的样本，
 \bar{X}, S^2 为样本均值和样本方差；
求 (1) $E(\bar{X}), D(\bar{X}), E(S^2)$;
(2) X_1 与 \bar{X} 的相关系数；
(3) 若 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ，求 $D(S^2)$.

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

$$D(\bar{X}) = D(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n D(X_i) = \frac{\sigma^2}{n},$$

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

$$= \frac{1}{n-1} (\sum_{i=1}^n E(X_i^2) - nE(\bar{X}^2))$$

$$= \frac{1}{n-1} (\sum_{i=1}^n (\sigma^2 + \mu^2) - n(\frac{\sigma^2}{n} + \mu^2)) = \sigma^2$$

$$\begin{aligned}
 (2) \operatorname{Cov}(X_1, \bar{X}) &= \operatorname{Cov}\left(X_1, \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) \\
 &= \frac{1}{n} D(X_1) = \frac{\sigma^2}{n},
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 \rho_{X_1 \bar{X}} &= \frac{\operatorname{Cov}(X_1, \bar{X})}{\sqrt{D(X_1)D(\bar{X})}} \\
 &= \frac{\sigma^2}{n} \bigg/ \sqrt{\sigma^2 \times \frac{\sigma^2}{n}} = \frac{1}{\sqrt{n}},
 \end{aligned}$$

$$(3) X \sim N(\mu, \sigma^2), \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1),$$

$$\Rightarrow D\left[\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}\right] = 2(n-1)$$

$$\Rightarrow D(S^2) = \frac{2\sigma^4}{n-1}.$$

例：设总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, (X_1, \dots, X_4)

与 (Y_1, \dots, Y_9) 是取自总体 X 的两个独立样本，

\bar{X}, S_1^2 和 \bar{Y}, S_2^2 分别为样本均值和样本方差；

求 (1) 若 $a \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{S_1} \sim t(k)$, 则 a, k 各为多少？

(2) $\sum_{i=1}^4 (X_i - \mu)^2 / 4S_2^2$ 服从什么分布？

(1) $\because \bar{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{4}), \bar{Y} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{9})$, 且 \bar{X} 与 \bar{Y} 相互独立,

$$\therefore \bar{X} - \bar{Y} \sim N(0, \frac{13\sigma^2}{36}), \quad \frac{6(\bar{X} - \bar{Y})}{\sqrt{13}\sigma} \sim N(0, 1)$$

又 $\frac{3S_1^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(3)$, 且 $\bar{X} - \bar{Y}$ 与 S_1^2 相互独立,

由 t 分布定义, $\frac{6}{\sqrt{13}} \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sigma} \bigg/ \sqrt{\frac{3S_1^2}{3\sigma^2}} = \frac{6\sqrt{13}}{13} \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{S_1} \sim t(3)$

$$\Rightarrow a = \frac{6\sqrt{13}}{13}, k = 3.$$

$$(2) \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^4 (X_i - \mu)^2 \sim \chi^2(4), \quad \frac{8S_2^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(8),$$

$$\text{且} \sum_{i=1}^4 (X_i - \mu)^2 \text{与} S_2^2 \text{独立},$$

由 F 分布定义知,

$$\frac{1}{4\sigma^2} \sum_{i=1}^4 (X_i - \mu)^2 \bigg/ \frac{8S_2^2}{8\sigma^2} = \sum_{i=1}^4 (X_i - \mu)^2 \bigg/ 4S_2^2 \sim F(4, 8).$$