

06

## 数理统计的基本概念



## 引例 截尾试验

从一大批产品中逐件随机抽取检查，

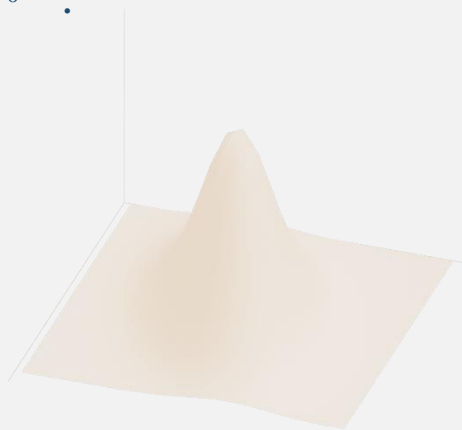
- (1) 如果发现废品就停止检查，认为该批产品不合格；
- (2) 若抽查到第 $n_0$ 件仍未发现废品也停止检查，认为该批产品合格。

设产品的废品率为 $p$ ，问平均要检查多少件产品？

**解** 设 $X$ 为所检查产品的件数，则

$$P(X = k) = (1-p)^{k-1}p, \quad k = 1, 2, \dots, n_0-1, \quad P(X = n_0) = (1-p)^{n_0-1}.$$

$$\begin{aligned} E(X) &= \sum_{k=1}^{n_0-1} k (1-p)^{k-1}p + n_0 (1-p)^{n_0-1} \\ &= p \left( \sum_{k=1}^{n_0-1} q^k \right)' + n_0 q^{n_0-1} \quad (q = 1-p) \\ &= p \left( \frac{1-q^{n_0}}{1-q} - 1 \right)' + n_0 q^{n_0-1} = \frac{1 - (1-p)^{n_0}}{p} \end{aligned}$$



## 引例 截尾试验

概率问题

$p$  已知,  $X$  为检查件数, 则

$$P(X=k)=\begin{cases} (1-p)^{k-1}p, & k=1,2,\cdots,n_0-1, \\ (1-p)^{k-1}, & k=n_0. \end{cases}$$

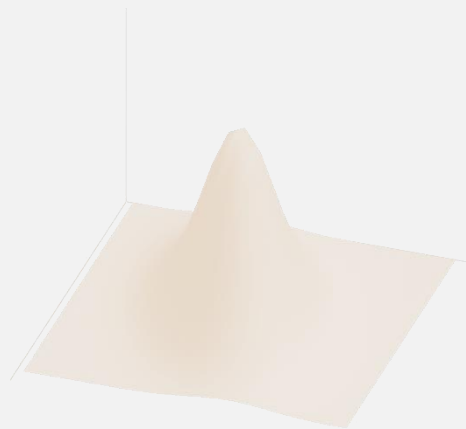
$$E(X)=\sum_{k=1}^{n_0-1} k(1-p)^{k-1}p+n_0(1-p)^{n_0-1}=\frac{1-(1-p)^{n_0}}{p}$$

统计问题

$p$  未知, 确定适当的  $n_0$ ,

若  $X < n_0$ , 则认为  $p > p_0$  (不合格);

若  $X = n_0$ , 则认为  $p \leq p_0$  (合格).





# 总体与样本

## 总体

研究对象的全体  $\xrightarrow{\text{量化}}$  指标集  $\xrightarrow{\text{规律}}$  R.V.  $X$  或  $F(x)$

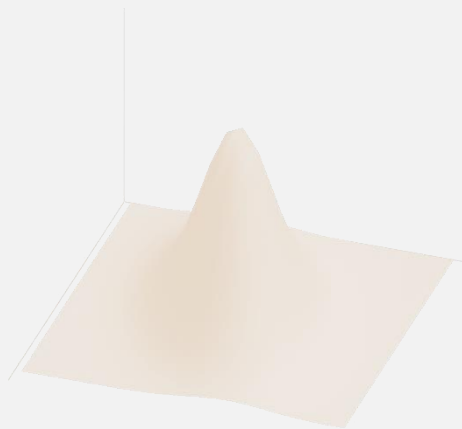
## 样本

总体的部分个体： $X_1, X_2, \dots, X_n$  独立同分布于  $F(x)$

试验前： $X_1, X_2, \dots, X_n$  为 R.V.

试验后： $x_1, x_2, \dots, x_n$  为样本观察值

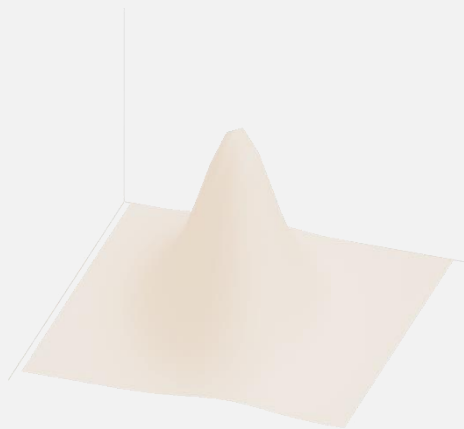
$n$ ：样本容量（样本大小）



# » 总体与样本

## 数理统计的基本思想

由**样本**对**总体**的分布（特征）进行合理地**推断**



06

# 数理统计的基本概念



# 理论分布函数

## 理论分布函数 $F(x)$

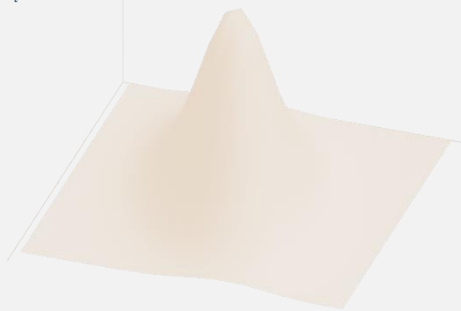
对总体 $F(x)$ ：样本的联合分布函数  $F(x_1, x_2, \cdots, x_n) = \prod_{i=1}^n F(x_i)$



对离散型总体： $P(X_1 = x_1, X_2 = x_2, \cdots, X_n = x_n) = \prod_{i=1}^n P(X = x_i)$

如： $X_1, X_2, \cdots, X_n$  为取自总体  $B(1, p)$  的样本，则其联合分布律

$$P(X_1 = x_1, X_2 = x_2, \cdots, X_n = x_n) = \prod_{i=1}^n p^{x_i} (1-p)^{1-x_i} = p^{\sum_{i=1}^n x_i} (1-p)^{n - \sum_{i=1}^n x_i}$$



## 理论分布函数



对离散型总体： $P(X_1=x_1, X_2=x_2, \dots, X_n=x_n) = \prod_{i=1}^n P(X_i=x_i)$

如： $X_1, X_2, \dots, X_n$ 为取自总体  $B(1, p)$  的样本，则其联合分布律

$$P(X_1=x_1, X_2=x_2, \dots, X_n=x_n) = \prod_{i=1}^n p^{x_i}(1-p)^{1-x_i} = p^{\sum_{i=1}^n x_i} (1-p)^{n-\sum_{i=1}^n x_i}$$



对连续型总体： $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n f(x_i)$

如： $X_1, X_2, \dots, X_n$ 为取自总体  $N(\mu, 1)$  的样本，则其联合密度函数

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x_i-\mu)^2}{2}} = (2\pi)^{-n/2} \exp(-\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2)$$



06

# 数理统计的基本概念

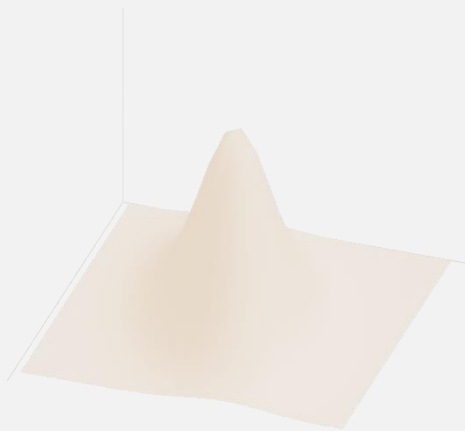


## 经验分布函数

### 经验分布函数 $F_n(x)$

$$(1) \quad x_1, x_2, \cdots, x_n \quad \Rightarrow \quad x_1^* \leq x_2^* \leq \cdots \leq x_n^*$$

$$(2) \quad F_n(x) = \begin{cases} 0, & x < x_1^*, \\ k/n, & x_k^* \leq x < x_{k+1}^*, \quad k=1, 2, \cdots, n-1, \\ 1, & x \geq x_n^*. \end{cases}$$

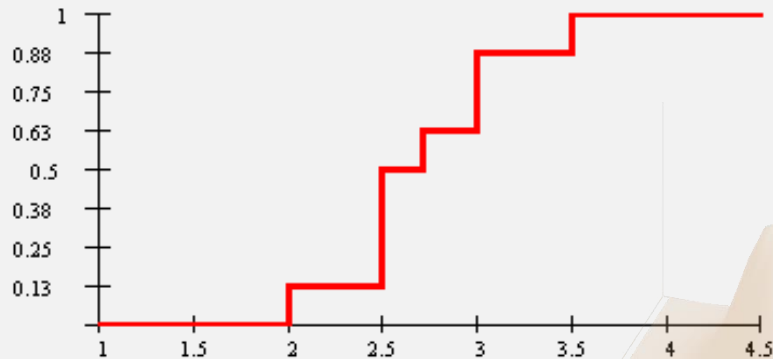


## 经验分布函数

**例** 随机地观测总体 $X$ 得8个数据：2.5, 3, 2.5, 3.5, 3, 2.7, 2.5, 2, 试求 $X$ 的一个经验分布函数.

**解**  $2 < 2.5 = 2.5 = 2.5 < 2.7 < 3 = 3 < 3.5$

$$F_8(x) = \begin{cases} 0, & x < 2, \\ 1/8, & 2 \leq x < 2.5, \\ 4/8, & 2.5 \leq x < 2.7, \\ 5/8, & 2.7 \leq x < 3, \\ 7/8, & 3 \leq x < 3.5, \\ 1, & x \geq 3.5. \end{cases}$$

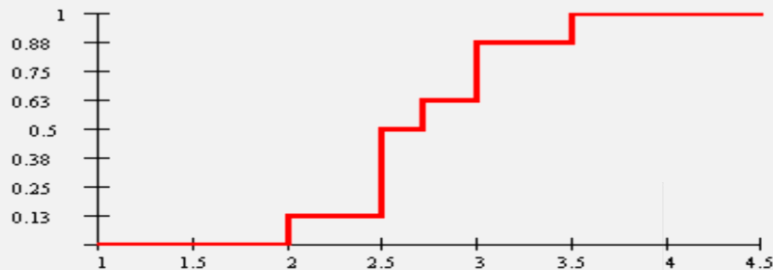


## 经验分布函数

**例** 随机地观测总体 $X$ 得8个数据：2.5, 3, 2.5, 3.5, 3, 2.7, 2.5, 2, 试求 $X$ 的一个经验分布函数.

**解**  $2 < 2.5 = 2.5 = 2.5 < 2.7 < 3 = 3 < 3.5$

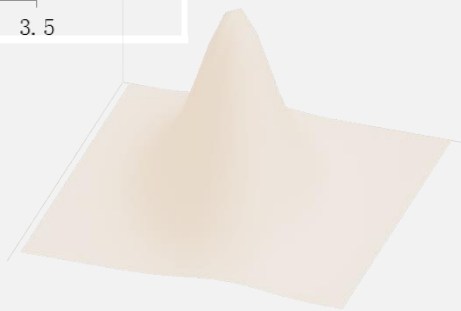
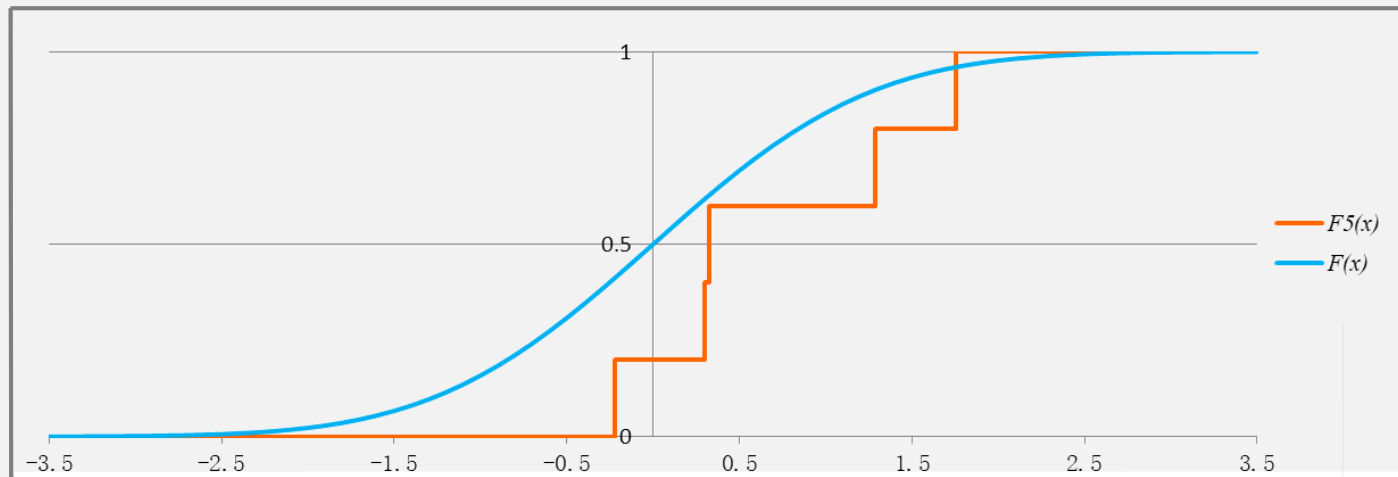
$$F_8(x) = \begin{cases} 0, & x < 2, \\ 1/8, & 2 \leq x < 2.5, \\ 4/8, & 2.5 \leq x < 2.7, \\ 5/8, & 2.7 \leq x < 3, \\ 7/8, & 3 \leq x < 3.5, \\ 1, & x \geq 3.5. \end{cases}$$



| X | 2   | 2.5 | 2.7 | 3   | 3.5 |
|---|-----|-----|-----|-----|-----|
| P | 1/8 | 3/8 | 1/8 | 2/8 | 1/8 |

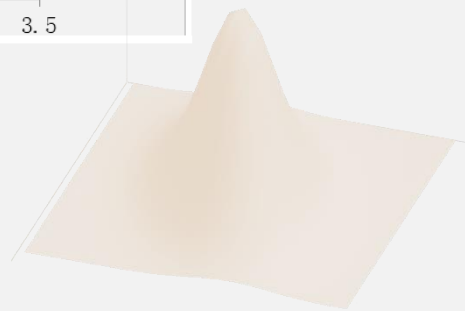
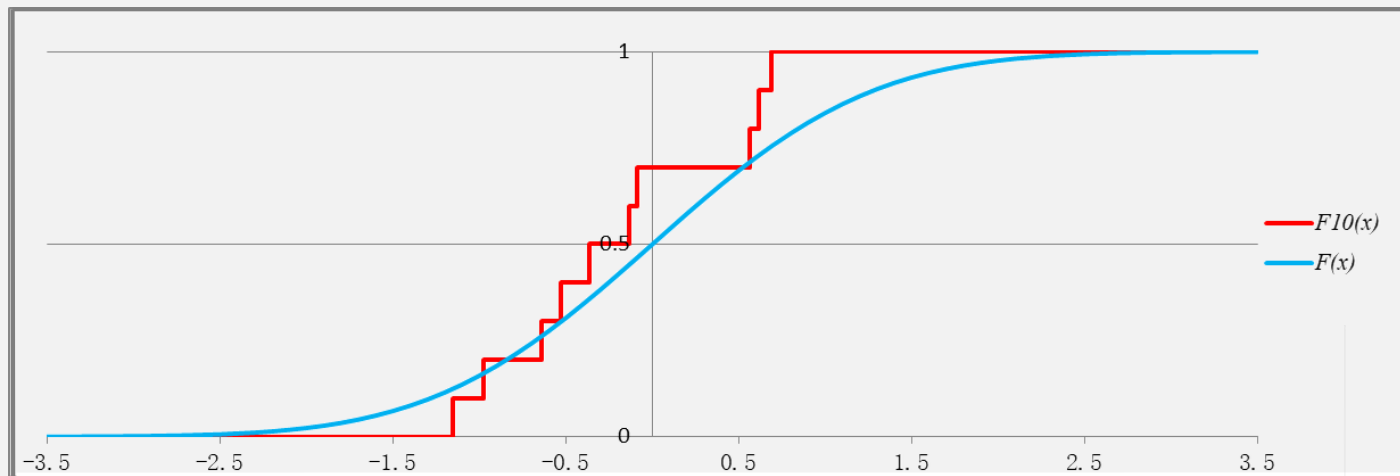
## 格列汶科定理

$$P\left(\lim_{n \rightarrow \infty} \sup_x |F_n(x) - F(x)| = 0\right) = 1$$



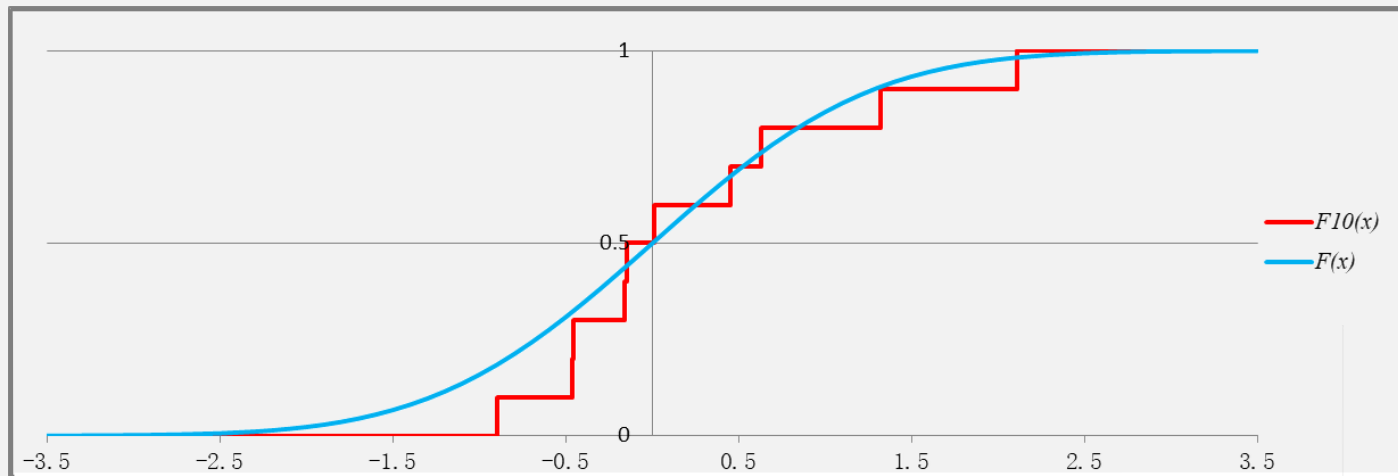
## 格列汶科定理

$$P\left(\lim_{n \rightarrow \infty} \sup_x |F_n(x) - F(x)| = 0\right) = 1$$



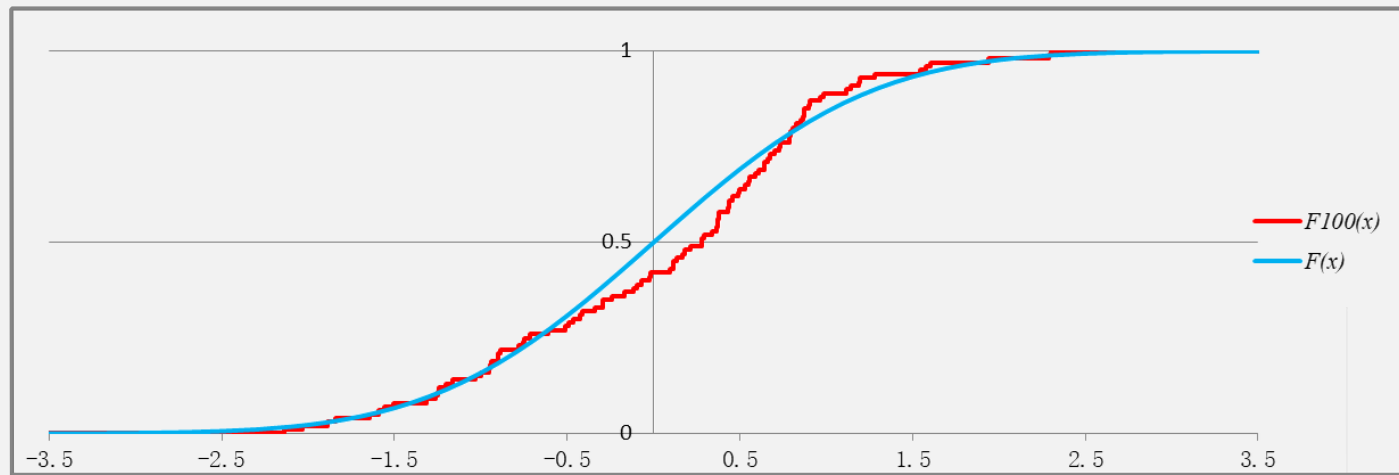
## 格列汶科定理

$$P\left(\lim_{n \rightarrow \infty} \sup_x |F_n(x) - F(x)| = 0\right) = 1$$



## 格列汶科定理

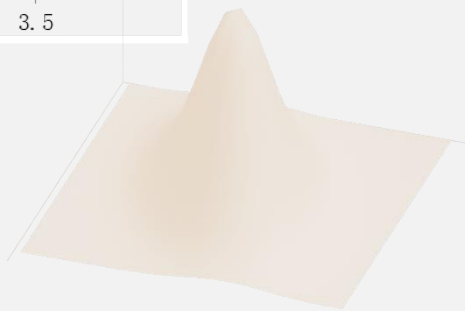
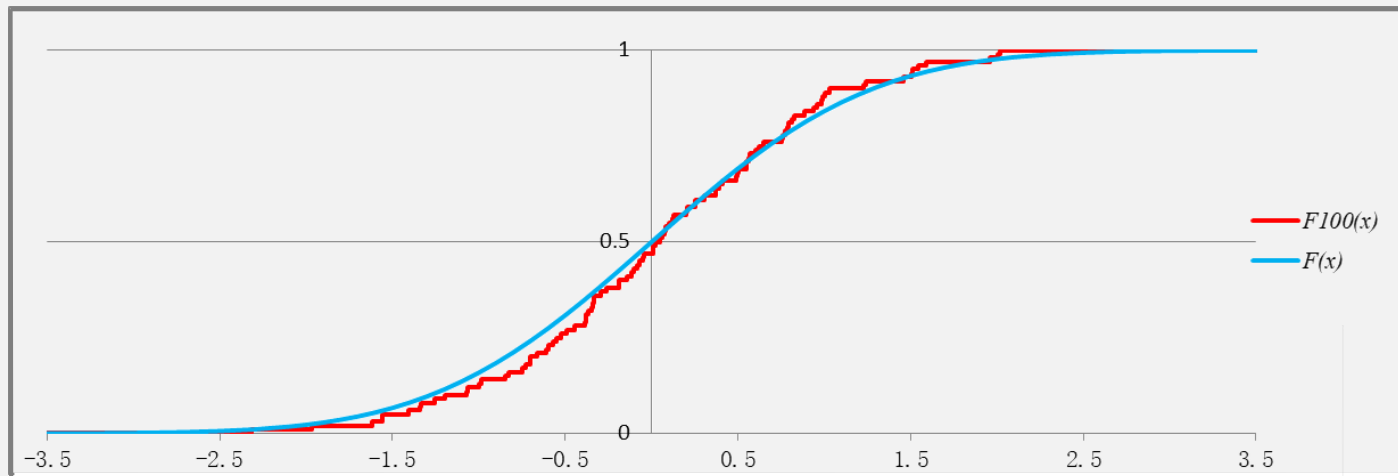
$$P\left(\lim_{n \rightarrow \infty} \sup_x |F_n(x) - F(x)| = 0\right) = 1$$





## 格列汶科定理

$$P\left(\lim_{n \rightarrow \infty} \sup_x |F_n(x) - F(x)| = 0\right) = 1$$



# 经验分布函数



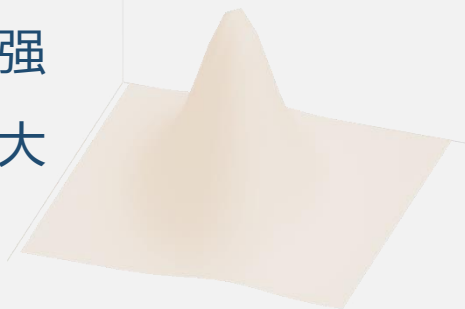
理论分布函数 $F(x)$ ： 客观存在的未知分布函数  
统计推断的目标



经验分布函数 $F_n(x)$ ： 由样本构建的离散型分布函数

优点：计算简单，可视化强

缺点：要求样本容量充分大



06

# 数理统计的基本概念



## 统计量

**定义** 设 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 为来自总体 $X$ 的一个样本, 若

(1)  $t = g(x_1, x_2, \dots, x_n)$  连续; ( $T = g(X_1, X_2, \dots, X_n)$  为随机变量即可)

(2)  $t = g(x_1, x_2, \dots, x_n)$  中不含有总体的未知参数.

则称  $T = g(X_1, X_2, \dots, X_n)$  为**统计量**, 称  $t = g(x_1, x_2, \dots, x_n)$  为**统计量观察值**.

**例** 设 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 为来自总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, 其中 $\mu$ 已知,  $\sigma^2$ 未知, 则

✓ (1)  $X_1 + X_n$     ✓ (2)  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$     ✗ (3)  $\sum_{i=1}^n \frac{|X_i|}{\sigma}$     ✓ (4)  $\min_{1 \leq i \leq n} \{X_i\}$

是统计量.

## 常用统计量

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

提取 $E(X)$ 的信息

1、样本均值

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

提取 $D(X)$ 的信息

样本标准差  
 $S = \sqrt{S^2}$

2、样本方差

$$A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k$$

提取 $E(X^k)$ 的信息

$$A_1 = \bar{X}$$

3、样本 $k$ 阶  
原点矩

$$B_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k$$

提取 $E(X - EX)^k$ 的信息

$$B_2 = \frac{n-1}{n} S^2 = \tilde{S}^2$$

4、样本 $k$ 阶  
中心矩

06

# 数理统计的基本概念



## 常用统计量

### 顺序统计量

$$X_1, X_2, \dots, X_n \Rightarrow X_1^* \leq X_2^* \leq \dots \leq X_n^*$$

|     | $X_1$ | $X_2$ | $X_3$ | $X_4$ | $X_5$ |
|-----|-------|-------|-------|-------|-------|
| (1) | 3     | 1     | 10    | 5     | 6     |
| (2) | 2     | 6     | 7     | 2     | 8     |
| (3) | 8     | 3     | 9     | 10    | 5     |

|     | $X_1^*$ | $X_2^*$ | $X_3^*$ | $X_4^*$ | $X_5^*$ |
|-----|---------|---------|---------|---------|---------|
| (1) | 1       | 3       | 5       | 6       | 10      |
| (2) | 2       | 2       | 6       | 7       | 8       |
| (3) | 3       | 5       | 8       | 9       | 10      |

## 常用统计量

### 顺序统计量

$$X_1, X_2, \dots, X_n \mapsto X_1^* \leq X_2^* \leq \dots \leq X_n^*$$

注意:  $X_i^*$  并不是  $X_1, X_2, \dots, X_n$  中的一个, 如

$$X_1, X_2 \stackrel{\text{iid}}{\sim} B(1, p)$$

$$\Rightarrow X_1^* \sim B(1, p^2),$$

$$X_2^* \sim B(1, 1 - (1-p)^2).$$



# 统计量

## 常用统计量

### 顺序统计量

$$X_1, X_2, \dots, X_n \rightsquigarrow X_1^* \leq X_2^* \leq \dots \leq X_n^*$$

样本中位数

$$\tilde{x} = \begin{cases} X_{m+1}^* & n=2m+1 \\ \frac{1}{2}(X_m^* + X_{m+1}^*) & n=2m \end{cases}$$

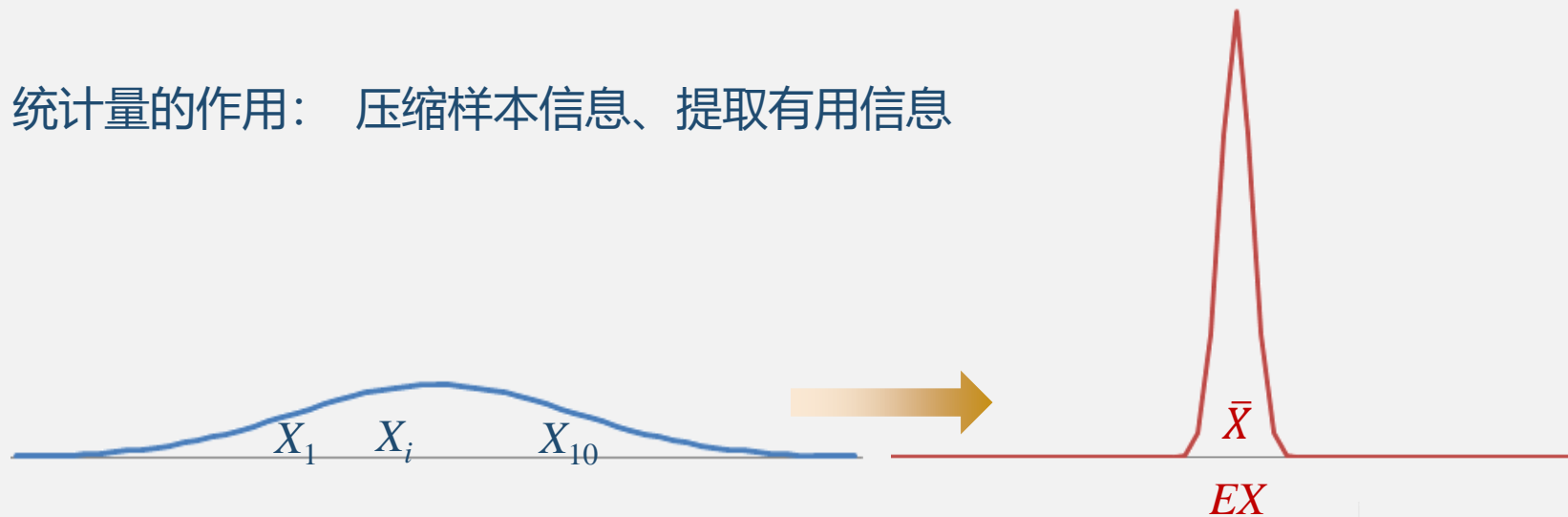
提取分布中位数的信息

样本极差

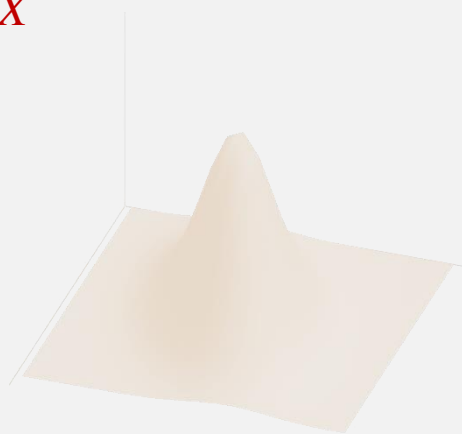
$$R = X_n^* - X_1^*$$

提取分布范围的信息

统计量的作用： 压缩样本信息、提取有用信息



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



06

# 数理统计的基本概念



## » $\chi^2$ 分布

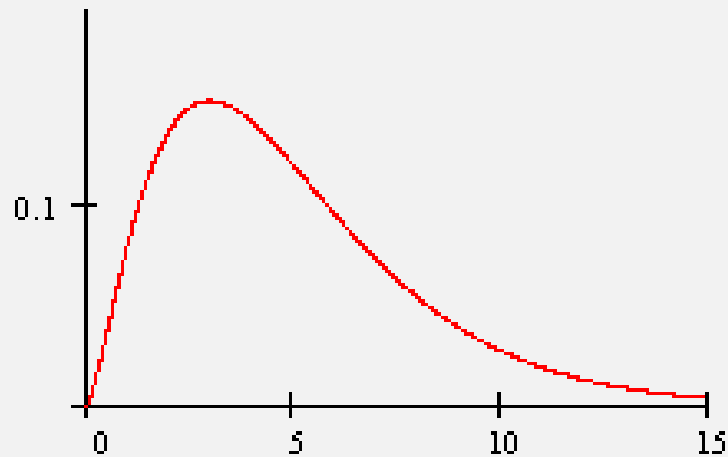
设 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 独立同分布于 $N(0,1)$ , 则称

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

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

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x^{\frac{n}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}}}{2^{\frac{n}{2}} \Gamma(\frac{n}{2})}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

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



## » $\chi^2$ 分布

### 数字特征

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

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

### 可加性

$$\chi_1^2 \sim \chi^2(n_1) \text{ 与 } \chi_2^2$$

### 上侧分位数

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

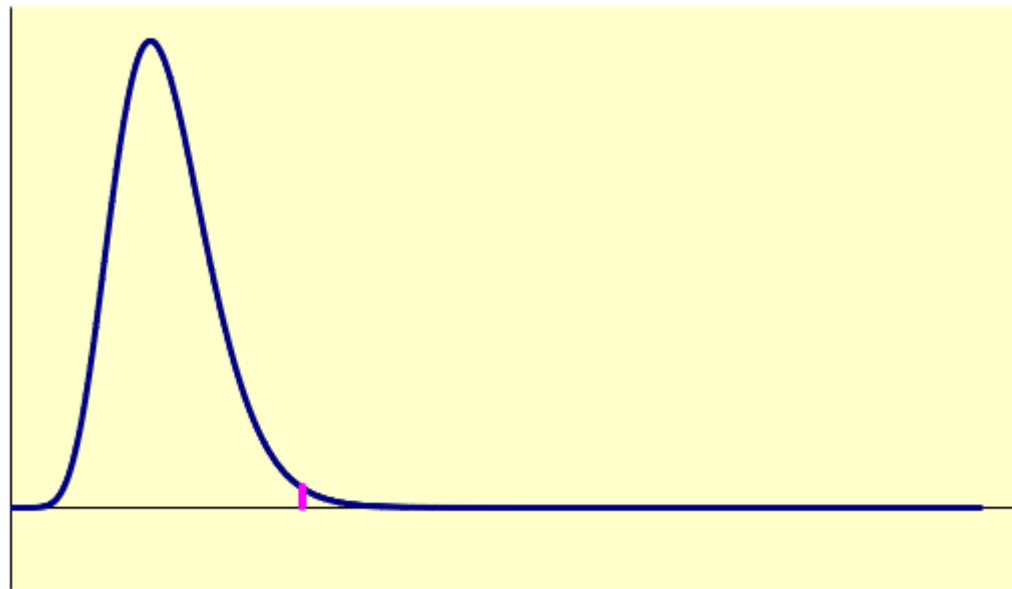
$$\chi_{0.01}^2(20) = 37.566$$

| $n \backslash \alpha$ | 0.25   | 0.10   | 0.05   | 0.025  | 0.01   | 0.005  |
|-----------------------|--------|--------|--------|--------|--------|--------|
| 14                    | 17.117 | 21.064 | 23.685 | 26.119 | 29.141 | 31.319 |
| 15                    | 18.245 | 22.307 | 24.996 | 27.488 | 30.578 | 32.801 |
| 16                    | 19.369 | 23.542 | 26.296 | 28.845 | 32.000 | 34.267 |
| 17                    | 20.489 | 24.769 | 27.587 | 30.191 | 33.409 | 35.718 |
| 18                    | 21.605 | 25.989 | 28.869 | 31.526 | 34.805 | 37.156 |
| 19                    | 22.718 | 27.204 | 30.144 | 32.852 | 36.191 | 38.582 |
| 20                    | 23.828 | 28.412 | 31.410 | 34.170 | 37.566 | 39.997 |
| 21                    | 24.953 | 29.615 | 32.671 | 35.479 | 38.932 | 41.401 |

查表

# >> $\chi^2$ 分布

Chi-Square Distribution



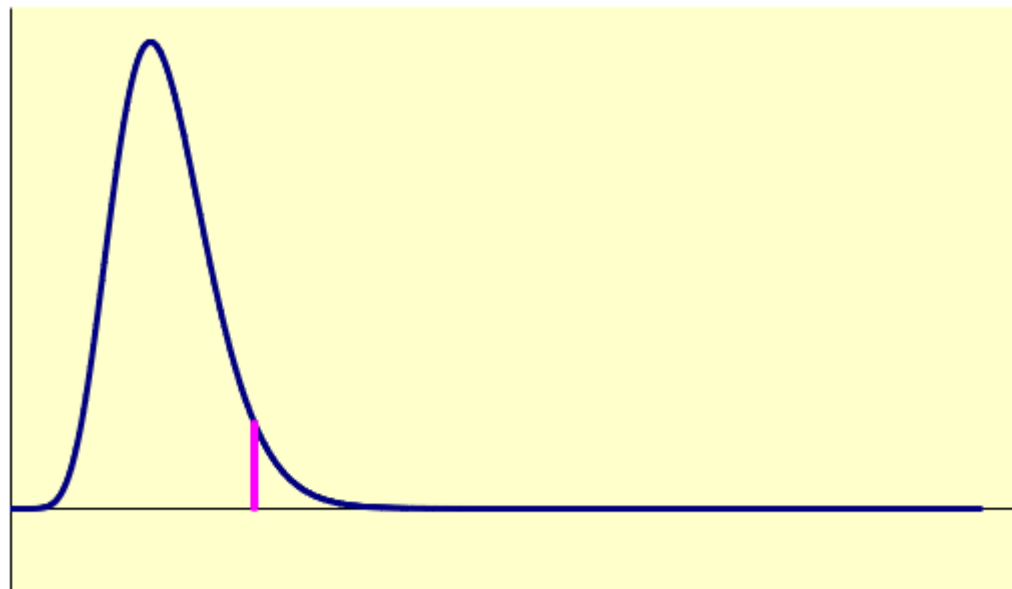
Chi Square Value

|                    |    |
|--------------------|----|
| Degrees of Freedom | 20 |
| Alpha Value        | 1% |

|                  |        |
|------------------|--------|
| Chi-Square Value | 37.566 |
|------------------|--------|

# >> $\chi^2$ 分布

Chi-Square Distribution



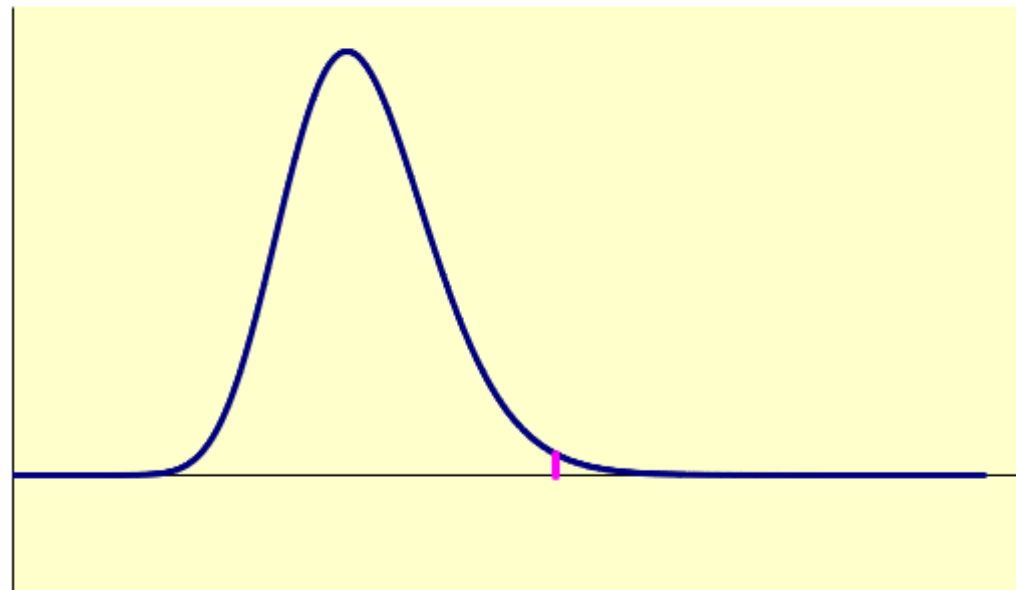
Chi Square Value

|                    |    |
|--------------------|----|
| Degrees of Freedom | 20 |
| Alpha Value        | 5% |

|                  |        |
|------------------|--------|
| Chi-Square Value | 31.410 |
|------------------|--------|

## >> $\chi^2$ 分布

Chi-Square Distribution



Chi Square Value

|                    |    |
|--------------------|----|
| Degrees of Freedom | 45 |
| Alpha Value        | 1% |

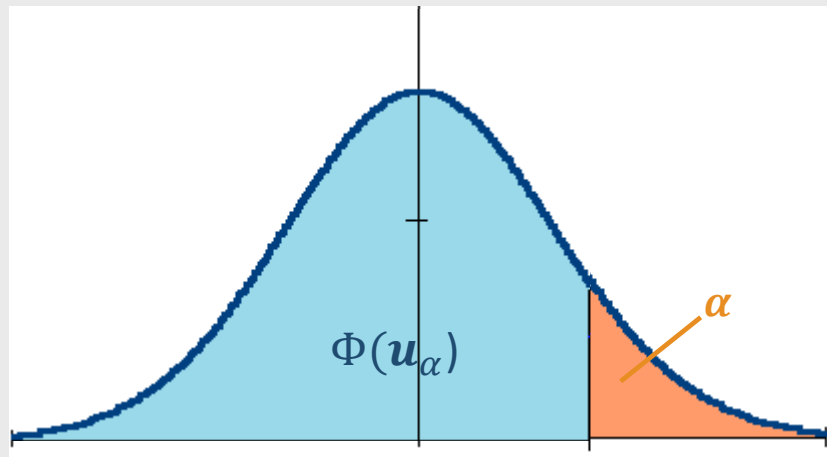
|                  |        |
|------------------|--------|
| Chi-Square Value | 69.957 |
|------------------|--------|



## » $\chi^2$ 分布

### 上侧分位数

$$\chi_{\alpha}^2(n) \approx \frac{1}{2} \left( u_{\alpha} + \sqrt{2n-1} \right)^2 \quad (n > 45)$$



$$\Phi(u_{\alpha}) = 1 - \alpha$$

## » $\chi^2$ 分布

**例** 设  $X_i (i=1,2,\dots,n)$  为总体  $X \sim N(0, 0.04)$  的一个样本, 求  $P(\sum_{i=1}^{15} X_i^2 > 1.223)$ .

**解**

$$X_i \sim N(0, 0.04), i=1, 2, \dots, n$$

$$Y_i = X_i / 0.2 \sim N(0, 1), i=1, 2, \dots, n$$

$$\sum_{i=1}^{15} Y_i^2 = \sum_{i=1}^{15} \left(\frac{X_i}{0.2}\right)^2 \sim \chi^2(15)$$

$$P\left(\sum_{i=1}^{15} X_i^2 > 1.223\right) = P\left(\sum_{i=1}^{15} \frac{X_i^2}{0.04} > 30.57\right) \approx 0.01$$

06

# 数理统计的基本概念





## $t$ 分布

设  $X \sim N(0,1)$  与  $Y \sim \chi^2(n)$  独立, 则称  $T = \frac{X}{\sqrt{Y/n}}$

服从自由度为  $n$  的  $t$  分布, 记  $T \sim t(n)$ .

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





## $t$ 分布

### 数字特征

$$T \sim t(n)$$

$$n > 1, \quad E(T) = 0.$$

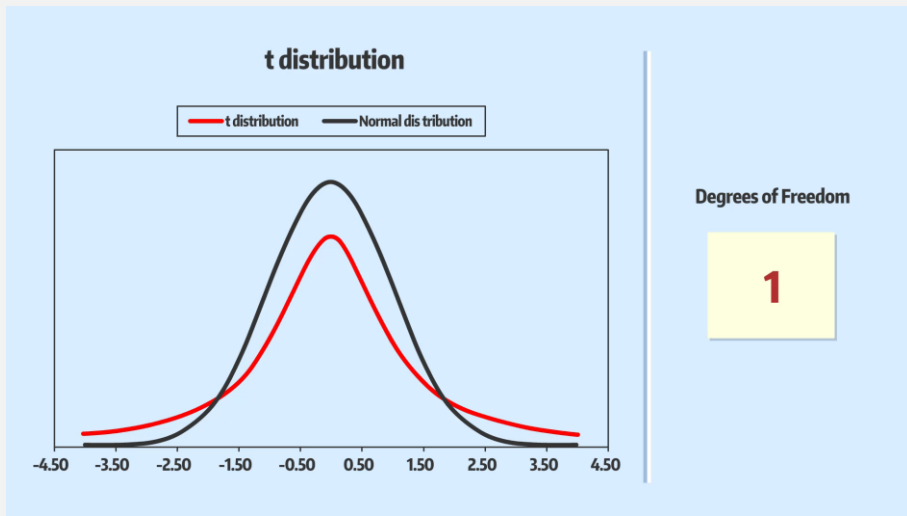
$$n = 1, \quad f(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)} \quad \text{柯西分布}$$



$t$  分布

重尾分布

渐近正态性



## >> $t$ 分布

上侧分位数

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

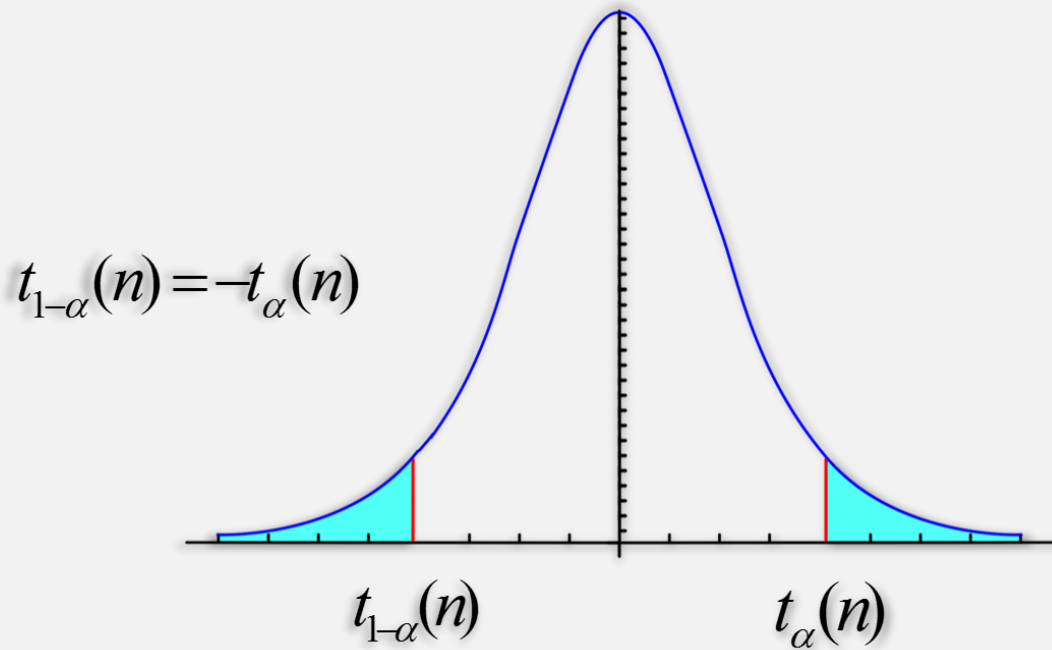
$$t_{0.05}(6) = 1.9432$$

| $n \backslash \alpha$ | 0.25   | 0.10   | 0.05   | 0.025   | 0.01    | 0.005   |
|-----------------------|--------|--------|--------|---------|---------|---------|
| 1                     | 1.0000 | 3.0777 | 6.3138 | 12.7062 | 31.8207 | 63.6574 |
| 2                     | 0.8165 | 1.8856 | 2.9200 | 4.3027  | 6.9646  | 9.9248  |
| 3                     | 0.7649 | 1.6377 | 2.3534 | 3.1824  | 4.5407  | 5.8409  |
| 4                     | 0.7407 | 1.5332 | 2.1318 | 2.7764  | 3.7469  | 4.6041  |
| 5                     | 0.7267 | 1.4759 | 2.0150 | 2.5706  | 3.3649  | 4.0322  |
| 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  |

查表



## $t$ 分布





06

# 数理统计的基本概念



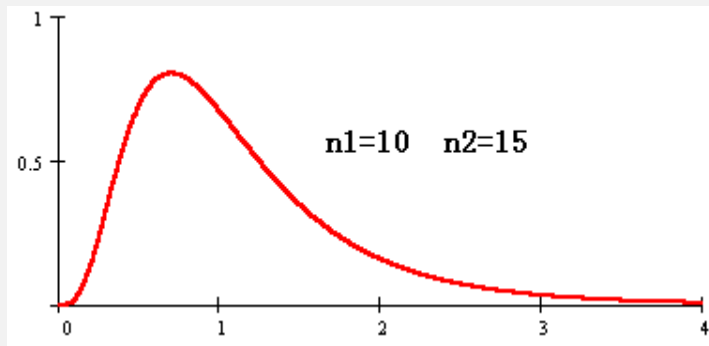


## F 分布

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

服从自由度为  $(n_1, n_2)$  的  $F$  分布, 记为  $F \sim F(n_1, n_2)$ .

$$f(x) = \begin{cases} \frac{\Gamma(\frac{n_1 + n_2}{2})}{\Gamma(\frac{n_1}{2})\Gamma(\frac{n_2}{2})} \frac{\left(\frac{n_1}{n_2}\right)^{\frac{n_1}{2}} \left(\frac{n_1}{n_2}x\right)^{\frac{n_1}{2}-1}}{\left(1 + \frac{n_1}{n_2}x\right)^{\frac{n_1+n_2}{2}}}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$



## 上侧分位数

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

## » F 分布

查表

$$F_{0.975}(15, 10) = \frac{1}{F_{0.025}(10, 15)} = \frac{1}{3.06} = 0.33$$

$$\frac{1}{F} = \frac{Y/n_2}{X/n_1} \sim F(n_2, n_1)$$

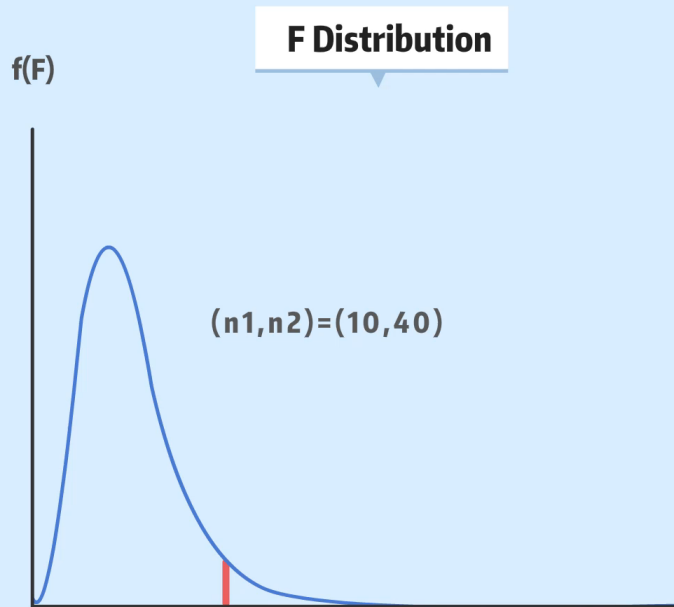
$$P\left(\frac{1}{F} > F_{1-\alpha}(n_2, n_1)\right) = P\left(\frac{1}{F} > \frac{1}{F_{\alpha}(n_1, n_2)}\right) = 1 - \alpha$$

$\alpha = 0.025$

| $n_2 \backslash n_1$ | 8    | 9    | 10   | 12   | 15   | 20   |
|----------------------|------|------|------|------|------|------|
| 13                   | 3.39 | 3.31 | 3.25 | 3.15 | 3.05 | 2.95 |
| 14                   | 3.29 | 3.21 | 3.15 | 3.05 | 2.95 | 2.84 |
| 15                   | 3.20 | 3.12 | 3.06 | 2.96 | 2.86 | 2.76 |
| 16                   | 3.12 | 3.05 | 2.99 | 2.89 | 2.79 | 2.68 |
| 17                   | 3.06 | 2.98 | 2.92 | 2.82 | 2.72 | 2.62 |
| 18                   | 3.01 | 2.93 | 2.87 | 2.77 | 2.67 | 2.56 |



# F 分布



|                              |    |
|------------------------------|----|
| Numerator Degrees of Freedom | 10 |
|------------------------------|----|

|                                |    |
|--------------------------------|----|
| Denominator Degrees of Freedom | 40 |
|--------------------------------|----|

|             |      |
|-------------|------|
| Alpha Value | 0.05 |
|-------------|------|

|         |        |
|---------|--------|
| F Value | 2.0662 |
|---------|--------|



## $F$ 分布

例  $X \sim N(0, \sigma^2), X_1, X_2, X_3, X_4$  i.i.d.

$$Y = (X_1 + X_2)^2 / (X_3 - X_4)^2 \sim ?$$

解  $X_1 + X_2, X_3 - X_4$  i.i.d.  $N(0, 2\sigma^2)$

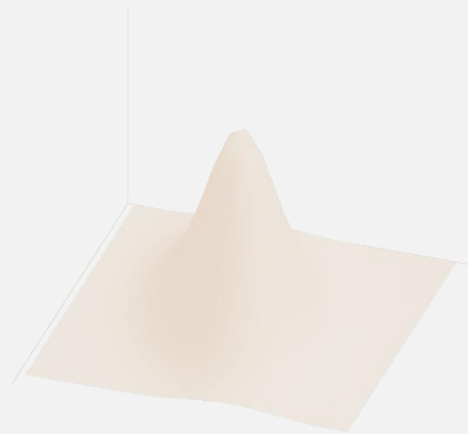
$$\chi_1^2 = [(X_1 + X_2) / \sqrt{2}\sigma]^2 \sim \chi^2(1)$$

$$\chi_2^2 = [(X_3 - X_4) / \sqrt{2}\sigma]^2 \sim \chi^2(1)$$

$$\frac{\chi_1^2 / 1}{\chi_2^2 / 1} = \frac{(X_1 + X_2)^2}{(X_3 - X_4)^2} = Y \sim F(1, 1)$$

06

# 随机变量及其分布



## 单正态总体的抽样分布

**抽样定理** 设 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 为来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本, 则

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

(3)  $\bar{X}$ 与 $S^2$ 相互独立.

证明(1) 
$$\bar{X} = \sum_{i=1}^n \frac{1}{n} X_i \sim N\left(\sum_{i=1}^n \frac{1}{n} \mu_i, \sum_{i=1}^n \frac{1}{n^2} \sigma_i^2\right) \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

说明(2) 
$$\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}) = \sum_{i=1}^n X_i - n\bar{X} = 0$$

解释(3) 
$$\bar{X} \longrightarrow \mu \quad S^2 \longrightarrow \sigma^2$$



## 单正态总体的抽样分布

**例** 设 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 为来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本，其中 $\sigma^2$ 已知，用样本均值 $\bar{X}$ 估计 $\mu$ ，为了有95%的把握保证估计误差小于0.01，样本容量 $n$ 应该取多少？

**解**

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

$$P(|\bar{X} - \mu| < 0.01) = P\left(\left|\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}\right| < 0.01 \frac{\sqrt{n}}{\sigma}\right)$$

$$0.95 = 2\Phi\left(\frac{\sqrt{n}}{100\sigma}\right) - 1$$

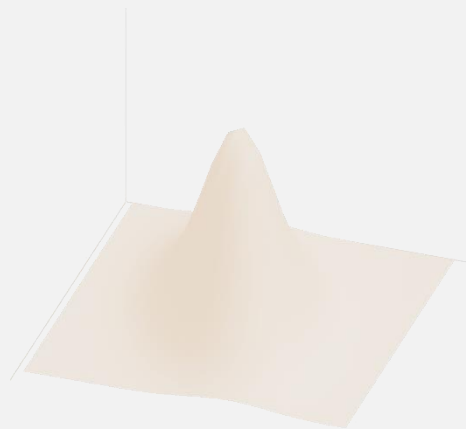
$\sigma^2$ 未知?

$$\rightarrow \Phi\left(\frac{\sqrt{n}}{100\sigma}\right) = 0.975 \quad \rightarrow \frac{\sqrt{n}}{100\sigma} = u_{0.025} = 1.96 \quad \rightarrow n = (196\sigma)^2$$



06

# 数理统计的基本概念



## 正态总体的抽样分布


**抽样定理** 设 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 为来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本, 则

(1)  $\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$ ; (2)  $\frac{n-1}{\sigma^2} S^2 \sim \chi^2(n-1)$ ; (3)  $\bar{X}$ 与 $S^2$ 相互独立.

**推论1**

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

**证明**

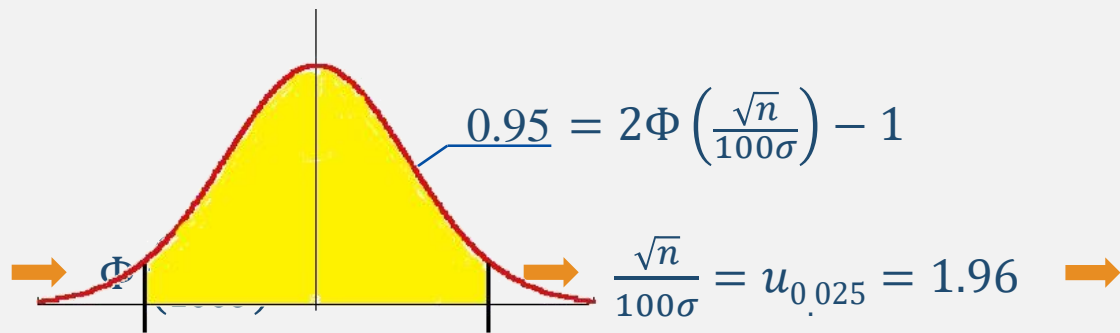

$$\frac{(\bar{X} - \mu) / \sqrt{\frac{\sigma^2}{n}}}{\sqrt{\frac{n-1}{\sigma^2} S^2 / (n-1)}} \sim t(n-1)$$

## 正态总体的抽样分布

**例** 设 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 为来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本，其中 $\sigma^2$ 已知，用样本均值 $\bar{X}$ 估计 $\mu$ ，为了有95%的把握保证估计误差小于0.01，样本容量 $n$ 应该取多少？

**解** 由抽样定理  $\bar{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$ ，按题设要求

$$P(|\bar{X} - \mu| < 0.01) = P\left(\left|\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}\right| < 0.01 \frac{\sqrt{n}}{\sigma}\right)$$



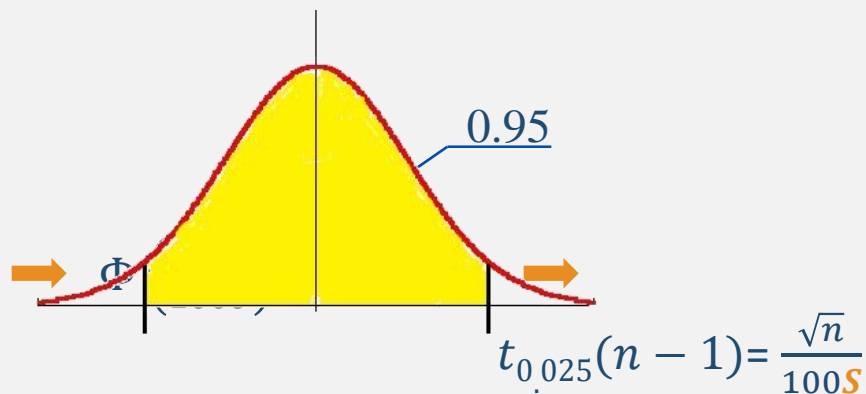
$$n = (196\sigma)^2$$

## 正态总体的抽样分布

**例** 设 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 为来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本, 其中 $\sigma^2$ 未知, 用样本均值 $\bar{X}$ 估计 $\mu$ , 为了有95%的把握保证估计误差小于0.01, 样本容量 $n$ 应该取多少?

**解** 由推论1  $T = \frac{\bar{X} - \mu}{S} \sqrt{n} \sim t(n-1)$ , 按题设要求

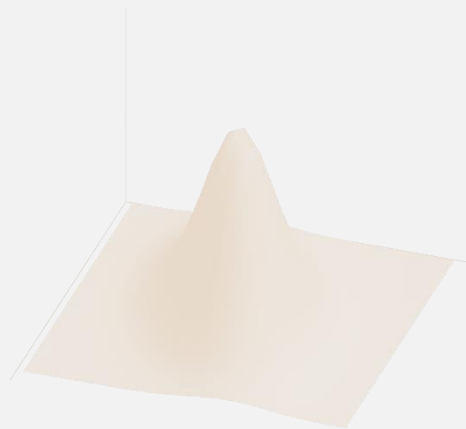
$$P(|\bar{X} - \mu| < 0.01) = P(|T| < 0.01 \frac{\sqrt{n}}{S})$$



求解  $n = ?$

06

## 数理统计的基本概念



## 双正态总体的抽样分布

**抽样定理** 设 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 为来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本, 则

(1)  $\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$ ; (2)  $\frac{n-1}{\sigma^2} S^2 \sim \chi^2(n-1)$ ; (3)  $\bar{X}$ 与 $S^2$ 相互独立.

**推论1**  $T = \frac{\bar{X} - \mu}{S} \sqrt{n} \sim t(n-1)$

**推论2** 设  $X_1, X_2, \dots, X_{n_1} \stackrel{iid}{\sim} N(\mu_1, \sigma_1^2) : \bar{X}, S_1^2$

**独立样本**  $Y_1, Y_2, \dots, Y_{n_2} \stackrel{iid}{\sim} N(\mu_2, \sigma_2^2) : \bar{Y}, S_1^2$  则

$$(1) F = \frac{S_1^2/\sigma_1^2}{S_2^2/\sigma_2^2} \sim F(n_1-1, n_2-1) \quad (2) \frac{1}{n_1} \sum_{i=1}^{n_1} \left( \frac{X_i - \mu_1}{\sigma_1} \right)^2 \bigg/ \frac{1}{n_2} \sum_{i=1}^{n_2} \left( \frac{Y_i - \mu_2}{\sigma_2} \right)^2 \sim F(n_1, n_2)$$

## 双正态总体的抽样分布

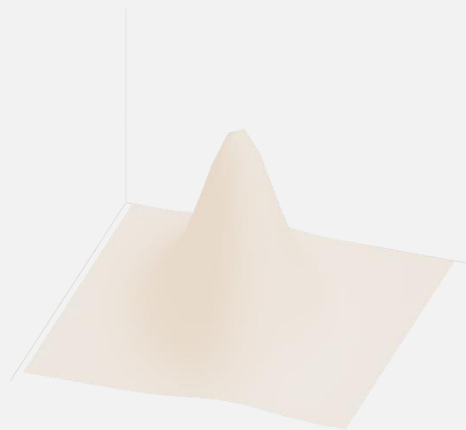
**推论2** 设  $X_1, X_2, \dots, X_{n_1} \stackrel{iid}{\sim} N(\mu_1, \sigma_1^2) : \bar{X}, S_1^2$

**独立样本**  $Y_1, Y_2, \dots, Y_{n_2} \stackrel{iid}{\sim} N(\mu_2, \sigma_2^2) : \bar{Y}, S_2^2$  **则**

$$(1) F = \frac{S_1^2/\sigma_1^2}{S_2^2/\sigma_2^2} \sim F(n_1-1, n_2-1) \quad (2) \frac{1}{n_1} \sum_{i=1}^{n_1} \left( \frac{X_i - \mu_1}{\sigma_1} \right)^2 \bigg/ \frac{1}{n_2} \sum_{i=1}^{n_2} \left( \frac{Y_i - \mu_2}{\sigma_2} \right)^2 \sim F(n_1, n_2)$$

**证** 由抽样定理, 及F分布的构造性定义

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



## 双正态总体的抽样分布

**推论3** 条件同推论2, 且 $\sigma_1^2=\sigma_2^2=\sigma^2$ , 则

$$T = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{S_p \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2) \quad \text{其中 } S_p^2 = \frac{(n_1-1)S_1^2 + (n_2-1)S_2^2}{n_1+n_2-2}$$

**证** 由  $\bar{X} \sim N(\mu_1, \frac{\sigma^2}{n_1})$  与  $\bar{Y} \sim N(\mu_2, \frac{\sigma^2}{n_2})$  相互独立, 得  $\bar{X} - \bar{Y} \sim N(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma^2}{n_1} + \frac{\sigma^2}{n_2})$

标准化变量  $U = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim N(0,1)$

$$\frac{n_1-1}{\sigma^2} S_1^2 \sim \chi^2(n_1-1), \quad \frac{n_2-1}{\sigma^2} S_2^2 \sim \chi^2(n_2-1) \xrightarrow[\text{可加性}]{\text{相互独立}} V = \frac{1}{\sigma^2} [(n_1-1)S_1^2 + (n_2-1)S_2^2] \sim \chi^2(n_1+n_2-2)$$

$$T = \frac{U}{\sqrt{V/(n_1+n_2-2)}} \sim t(n_1+n_2-2)$$



## 双正态总体的抽样分布

**例** 分别从方差为20和35的两个独立的正态总体中抽取容量为8和10的两个样本, 估计第一个样本方差  $S_1^2$  不小于第二个样本方差  $S_2^2$  两倍的概率.

**解** 题设条件为:  $(X_1, X_2, \dots, X_8) \stackrel{iid}{\sim} N(\mu_1, 20)$ ,  $(Y_1, Y_2, \dots, Y_{10}) \stackrel{iid}{\sim} N(\mu_2, 35)$

由推论2知  $F = \frac{S_1^2/20}{S_2^2/35} \sim F(7, 9)$ , 故所求概率为

$$P(S_1^2 \geq 2S_2^2) = P\left(\frac{S_1^2/20}{S_2^2/35} \geq 2 \times \frac{35}{20}\right) = P(F \geq 3.5) = 0.0423$$

查表有:  $F_{0.05}(7, 9) = 3.29$ ,  $F_{0.025}(7, 9) = 4.20$ , 所以

$$0.025 < P(S_1^2 \geq 2S_2^2) < 0.05$$

