



# 概率与数理统计第20讲

主讲：邱玉文

内容：统计学常用分布，统计量等



## 第20讲内容概要

一、常用的统计量

二、三大分布

三、四大定理



1. 若随机变量  $X$  的数学期望与方差都存在, 在以下概率中, ( )

肯定可以由切比雪夫不等式进行取值大小的估计.

①  $P(1 < X < 3)$ ;

②  $P(1 < X - E(X) < 2)$ ;

③  $P(-1 < X < 1)$ ;

④  $P(|X - E(X)| \geq 1)$ .

2. 随机变量  $X$  服从泊松分布  $P(\lambda)$ , 用切比雪夫不等式估计

$$P(|X - \lambda| \geq \frac{1}{\lambda}) \leq ( )$$

①  $\lambda$ ;

②  $\lambda^2$

③  $\lambda^3$ ;

④  $\frac{1}{\lambda}$ .



天津中德应用技术大学

TianjinSino-German University of Applied Sciences



3. 已知随机变量  $X$  的概率密度为  $f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$ , 用切比雪

夫不等式估计  $P\left(\left|X - \frac{1}{\lambda}\right| \geq 1\right) \leq$  ( ) .

- ①  $\lambda$ ;                      ②  $\frac{1}{\lambda^2}$                       ③  $\lambda^3$ ;                      ④  $\frac{1}{\lambda}$  .



# 一、数理统计基本概念

---

# 一、总体与样本

## 1. 个体与指标（变量）

【例】某门课程结束后，记分册中的信息

姓 名	班 级	分 数	等 级
赵**	*****	91	2
钱**	*****	84	4
孙**	*****	98	1
李**	*****	87	3

每一行对应一个个体，每一列对应一个指标（变量）





## 2. 总体

研究对象的全体称为总体（或母体），表现为数量指标，记为  $X$ ，可能是一元总体或多元总体。

## 3. 样本

从总体 $X$ 中抽取的若干个体，记为  $X_1, X_2, \dots, X_n$   $n$ 称为样本容量。

**思考：**样本容量与统计结果的可靠性之间是否有一定的联系？



**简单随机样本：**用简单随机抽样的方法得到的样本。

(1) **放回抽样：**简单随机样本；

(2) **不放回抽样：**通常不是简单随机样本；

但是当总体容量  $N$  很大时，样本容量  $n$  较小时

(  $\frac{n}{N} \leq 10\%$  )，可近似看做放回抽样，从而近似看作简单随

机抽样。



## 【样本具有二重性】<sup>4J</sup>

(1) 由于样本是从总体中随机抽取的，抽取前无法预知其数值，因此，样本是随机变量，用大写字母  $X_1, X_2, \dots, X_n$  表示。<sup>4J</sup>

(2) 样本在抽取以后经观测就有确定的观测值，因此样本又是一组数值，用小写字母  $x_1, x_2, \dots, x_n$  表示， $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  称为样本  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  的观测值。<sup>4J</sup>



#### 4、样本 $(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 的联合分布函数：

设总体分布函数为  $F(x)$ ， $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  为来自总体  $X$  的样本， $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  相互独立且与总体  $X$  服从同一分布，则样本联合分布为

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

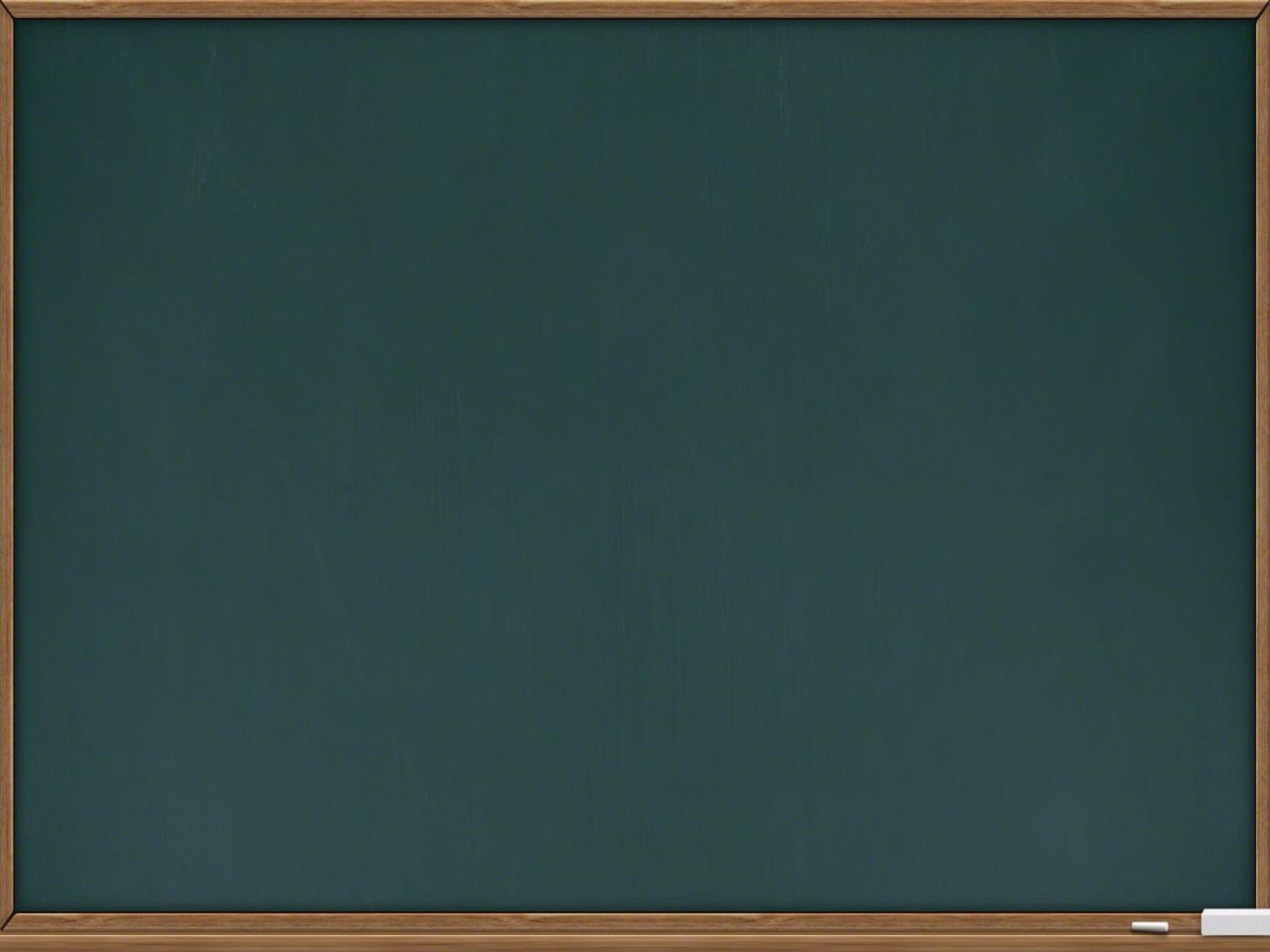


(1) 总体  $X$  为离散型随机变量, 概率函数为  $p(x)$ ,  
则样本联合概率函数为

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

(2) 总体  $X$  为连续型随机变量, 概率密度为  $f(x)$ ,  
则样本联合概率密度为

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





若将样本  $X_1, X_2, \dots, X_n$  看做是一个  $n$  维随机变量  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$ , 则

(1) 当总体  $X$  是离散随机变量, 且有概率函数  $p(x)$  时, 样本  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  有联合概率函数

$$p(x_1, x_2, \dots, x_n) = p(x_1)p(x_2)\cdots p(x_n) = \prod_{i=1}^n p(x_i); \quad (5.1)$$

(2) 当总体  $X$  是连续随机变量, 且有概率密度  $f(x)$  时, 样本  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  有联合概率密度

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = f(x_1)f(x_2)\cdots f(x_n) = \prod_{i=1}^n f(x_i). \quad (5.2)$$



## 【例题】

**例1** 设总体  $X$  服从泊松分布  $P(\lambda)$ , 从总体  $X$  中抽取样本  $X_1, X_2, \dots, X_n$ , 求  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  的联合概率函数.

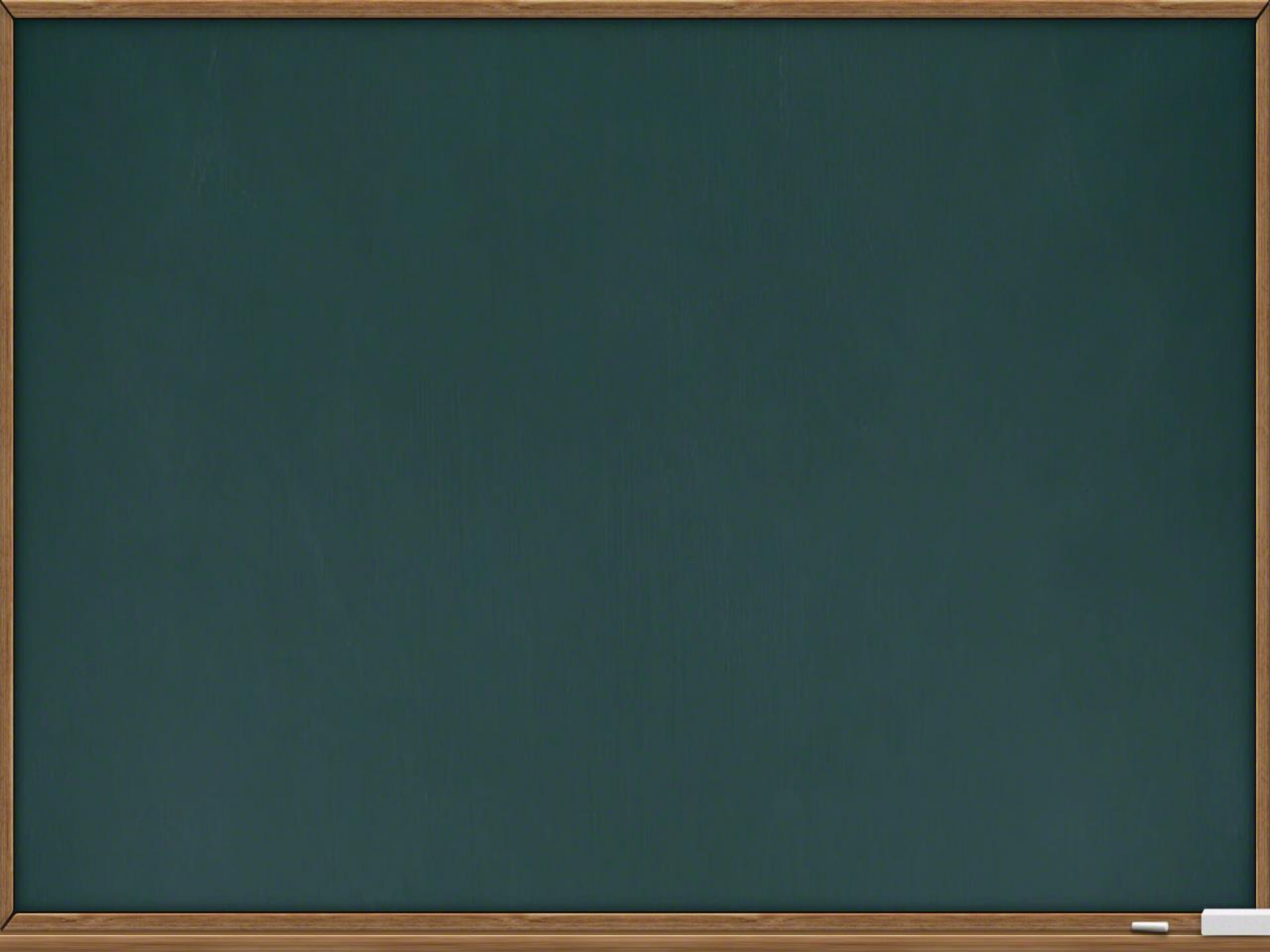
**解** 已知总体  $X \sim P(\lambda)$ , 则有概率函数

$$p(x) = \frac{\lambda^x e^{-\lambda}}{x!}, x = 0, 1, 2, \dots.$$

于是, 按公式(5.1)得  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  的联合概率函数

$$p(x_1, x_2, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n \frac{\lambda^{x_i} e^{-\lambda}}{x_i!} = \frac{\lambda^{\sum_{i=1}^n x_i} e^{-n\lambda}}{\prod_{i=1}^n x_i!}, x_i = 0, 1, 2, \dots.$$







## 【练习题】

**例2** 设总体  $X$  服从正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$ , 从总体  $X$  中抽取样本  $X_1, X_2, \dots, X_n$ , 求  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  的联合概率密度.

**解** 已知总体  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 则有概率密度

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

于是, 按公式(5.2)得  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  的联合概率密度

$$\begin{aligned} f(x_1, x_2, \dots, x_n) &= \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-(x_i-\mu)^2/(2\sigma^2)} \\ &= \left( \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \right)^n e^{-\sum_{i=1}^n (x_i-\mu)^2/(2\sigma^2)}. \end{aligned}$$



## 二、样本函数与统计量

---



## 一、样本函数与统计量

设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是取自总体  $X$  的一组样本,  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  是观测值.

1、样本函数: 以样本为自变量的函数记  $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ , 函数值

$g(x_1, x_2, \dots, x_n)$  是  $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$  的观测值.

2、统计量: 若样本函数  $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$  中不含任何未知量, 则称这类样本函数为统计量.

例:  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $\mu, \sigma$  是未知参数,  $X_1, X_2, \dots, X_n$  一组样本, 下列哪个是统计量( )

$$(A) \quad \bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \quad (B) \quad \frac{X_1 - \mu}{\sigma} \quad (C) \quad \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 \quad (D) \quad \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

已知总体  $X$  服从正态分布,  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $\sigma > 0$  未知, 则

下面样本函数中, ( ) 是统计量;

(1)  $\sum_{k=1}^n (X_k - \mu)^2$  ;      (2)  $\frac{X_1 + X_2}{2}$  ;

(3)  $\frac{X_1 - \mu}{\sigma}$  ;      (4)  $\frac{1}{\sigma^2} \sum_{k=1}^n (X_k - \mu)^2$  ;

# 【常见的统计量】

## 一、样本均值

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

2. 观测值  $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$

😊 一首打油诗：张村有个张千万，隔壁9个穷光蛋，平均起来算一算，人人都是张百万。

😊 报纸上报道有个人在一条河中淹死了，这条河的平均深度仅10cm，你信吗？



## 二、样本方差

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

2. 观测值 
$$s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

## 三、样本标准差

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

2. 观测值 
$$s = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$





天津中德应用技术大学

TianjinSino-German University of Applied Sciences





## 四、样本 $k$ 阶原点矩

1. 定义  $V_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k, k = 1, 2, \dots$

2. 观测值  $v_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^k, k = 1, 2, \dots$

## 五、样本 $k$ 阶中心矩

1. 定义  $U_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k, k = 2, 3, \dots$

2. 观测值  $u_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^k, k = 2, 3, \dots$



## 三、数理统计常用的分布

---

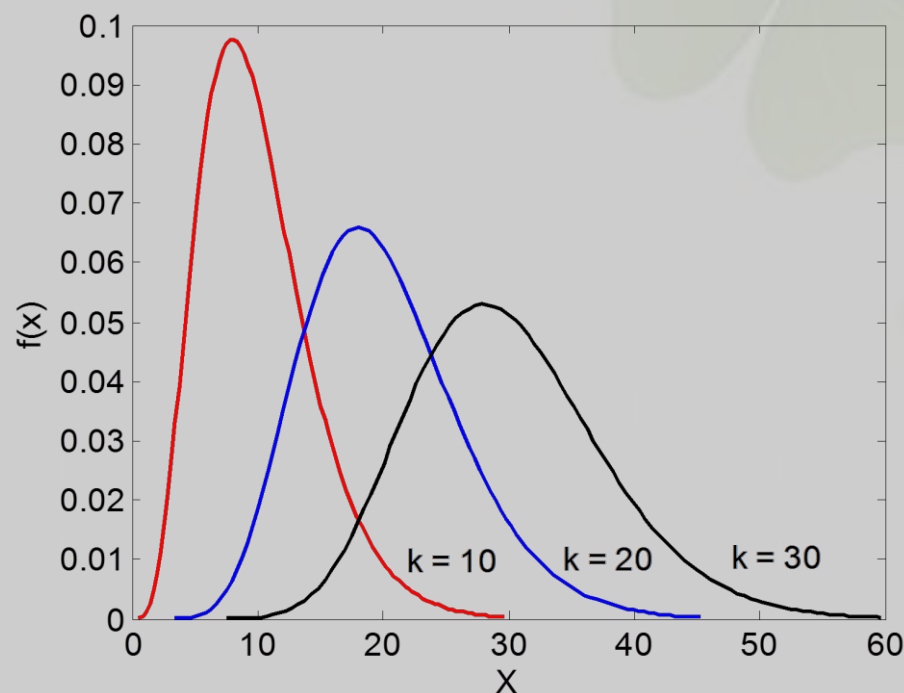
# 一、 $\chi^2$ (卡方) 分布

## 1. 定义

设  $X_1, X_2, \dots, X_k \stackrel{iid}{\sim} N(0,1)$ ，则称  $\chi^2 = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_k^2$  的分布是自由度为  $k$  的  $\chi^2$  分布，记为  $\chi^2 \sim \chi^2(k)$ 。

## 2. 密度函数

$$f_{\chi^2}(x) = \begin{cases} \frac{1}{2^{\frac{k}{2}} \Gamma\left(\frac{k}{2}\right)} x^{\frac{k}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}}, & x > 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$





### 3. 卡方分布的可加性

设  $X \sim \chi^2(k_1)$ ,  $Y \sim \chi^2(k_2)$ , 并且  $X$  与  $Y$  独立, 则

$$X + Y \sim \chi^2(k_1 + k_2)$$

【例题】设总体  $X$  服从标准正态分布,  $X_1, X_2, \dots, X_7$  是

来自总体  $X$  的样本, 则

$$Y = X_1^2 + X_2^2 + X_3^2 \sim \chi^2(3)$$

$$Z = X_4^2 + X_5^2 + X_6^2 + X_7^2 \sim \chi^2(4)$$

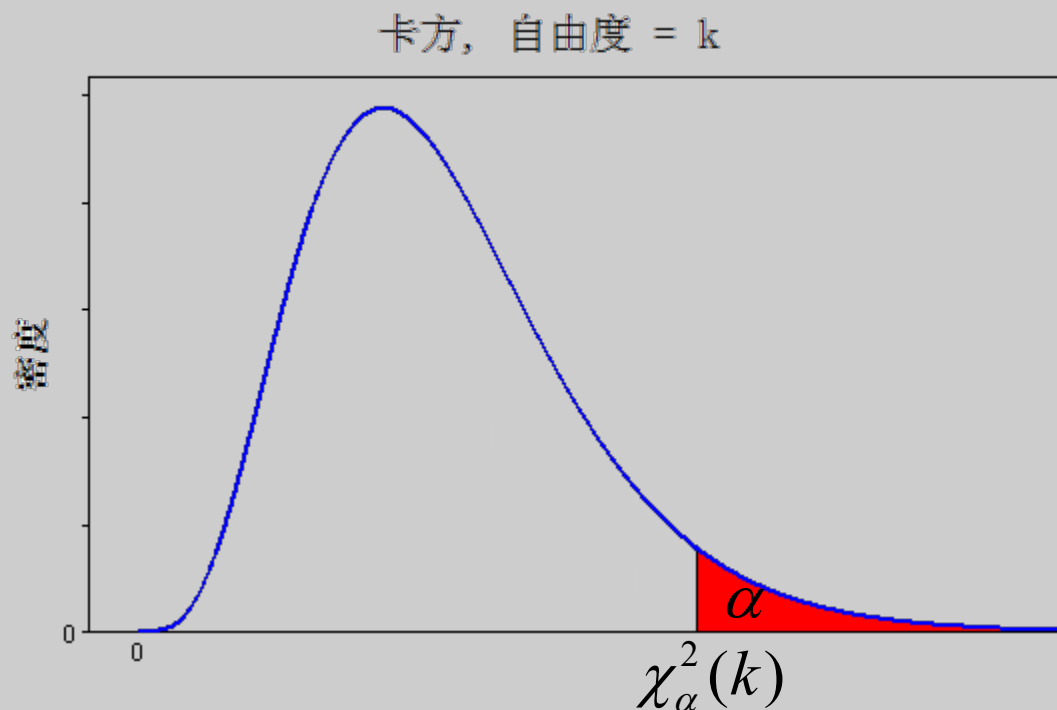
$$Y + Z \sim \chi^2(7)$$

## 4. 卡方分布的上侧分位数

设  $\chi^2 \sim \chi^2(k)$ ，对于给定的  $\alpha \in (0,1)$ ，称满足条件

$$P\{\chi^2 \geq \chi_{\alpha}^2(k)\} = \int_{\chi_{\alpha}^2(k)}^{+\infty} f_{\chi^2}(x) dx = \alpha$$

的数  $\chi_{\alpha}^2(k)$  为卡方分布的上侧 $\alpha$ 分位数。





天津中德应用技术大学

TianjinSino-German University of Applied Sciences

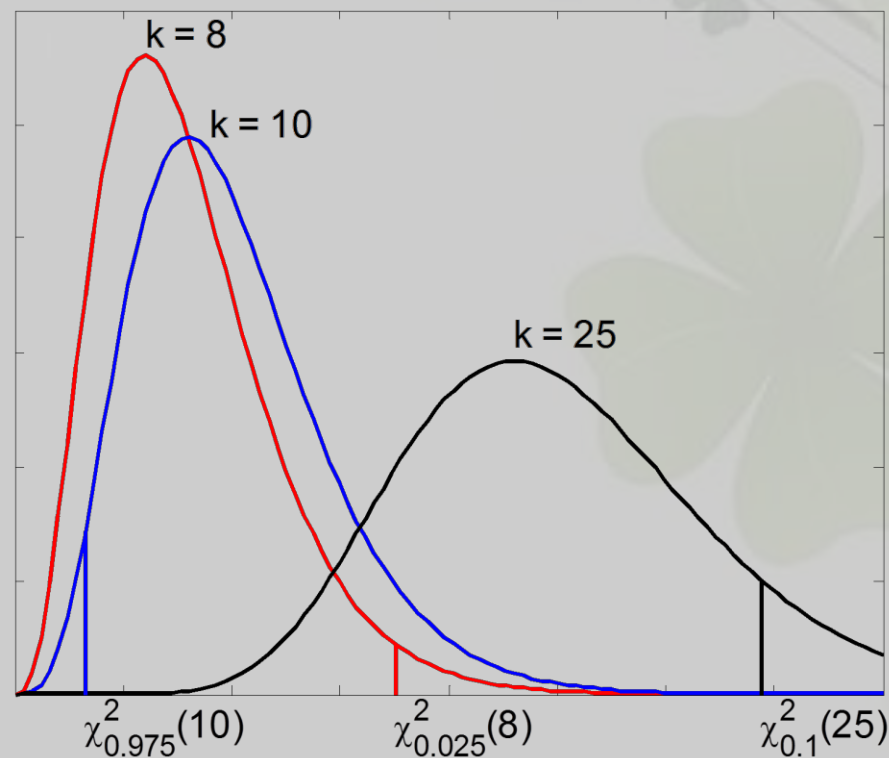


【例5.3-1】查表求以下分位数。

$$\chi_{0.025}^2(8) = 17.535$$

$$\chi_{0.975}^2(10) = 3.247$$

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





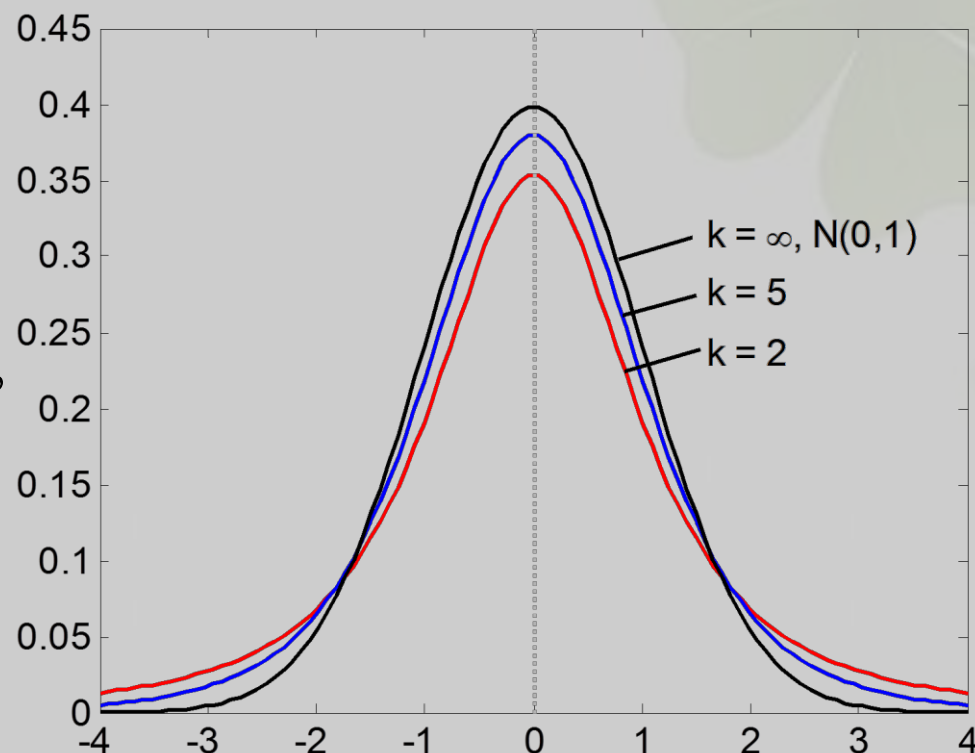
## 二、 $t$ 分布（学生氏分布）

### 1. 定义

设  $X \sim N(0, 1)$ ,  $Y \sim \chi^2(k)$ , 且  $X$  与  $Y$  独立, 则称  $t = \frac{X}{\sqrt{Y/k}}$  的分布是自由度为  $k$  的  $t$  分布, 记为  $t \sim t(k)$ 。

### 2. 密度函数

$$f_t(x) = \frac{\Gamma\left(\frac{k+1}{2}\right)}{\sqrt{k\pi}\Gamma\left(\frac{k}{2}\right)} \left(1 + \frac{x^2}{k}\right)^{-\frac{k+1}{2}},$$
$$-\infty < x < +\infty$$





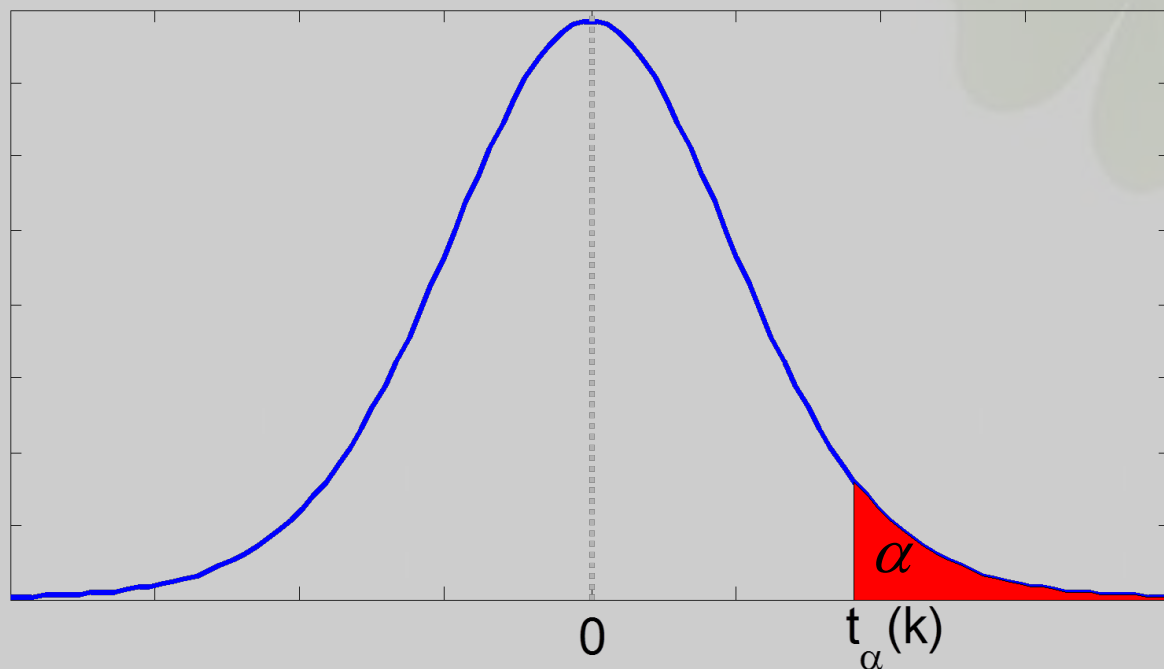
### 3. $t$ 分布的上侧分位数

设  $t \sim t(k)$ ，对于给定的  $\alpha \in (0,1)$ ，称满足条件

$$P\{t \geq t_{\alpha}(k)\} = \int_{t_{\alpha}(k)}^{+\infty} f_t(x) dx = \alpha$$

的数  $t_{\alpha}(k)$  为  $t$  分布的上侧  $\alpha$  分位数。

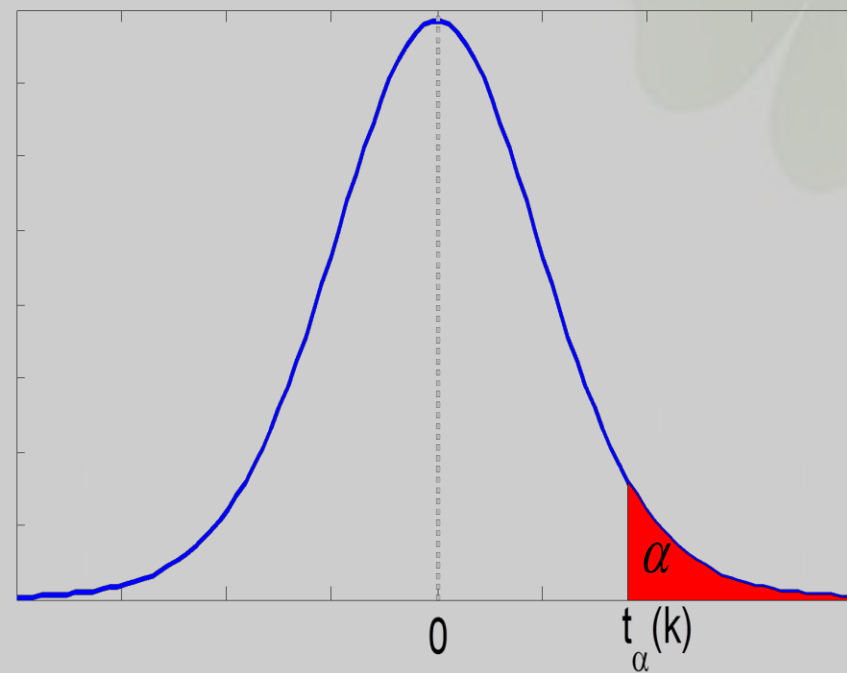
$$t_{1-\alpha}(k) = -t_{\alpha}(k)$$



【例】查表求以下分位数。

$$t_{0.05}(10) = 1.8125$$

$$t_{0.025}(15) = 2.1315$$





天津中德应用技术大学

TianjinSino-German University of Applied Sciences



**【例题】** 设随机变量  $X$  与  $Y$  相互独立，且都服从  $N(0,16)$ ，且  $X_1, X_2, \dots, X_{16}$  和  $Y_1, Y_2, \dots, Y_{16}$  是来自  $X$  和  $Y$  的简单随机样本，求

$$Z = \frac{\sum_{k=1}^{16} X_k}{\sqrt{\sum_{k=1}^{16} Y_k^2}}$$

所服从的分布及其自由度。



【例题】设总体  $X \sim N(0, \sigma^2)$ ,  $X_1, X_2, X_3, X_4$  是来自  $X$  的简单随机样本，记

$$V = \frac{\sqrt{3}X_1}{\sqrt{X_2^2 + X_3^2 + X_4^2}}$$

求  $V$  服从的分布及其自由度。



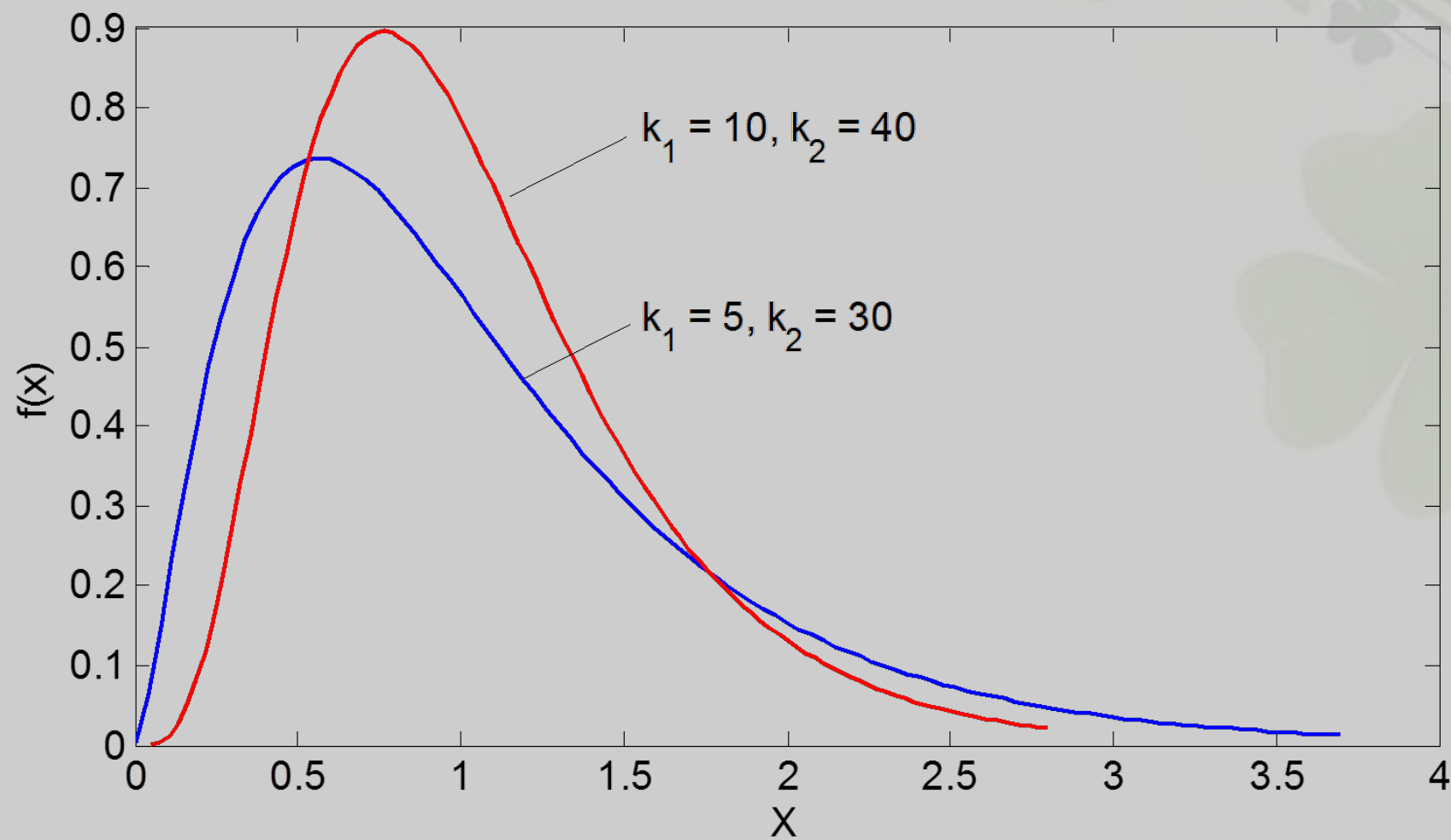
### 三、 $F$ 分布

#### 1. 定义

设  $X \sim \chi^2(k_1)$ ,  $Y \sim \chi^2(k_2)$ , 且  $X$  与  $Y$  独立, 则称  $F = \frac{X/k_1}{Y/k_2}$  的分布是自由度为  $k_1, k_2$  的  $F$  分布, 记为  $F \sim F(k_1, k_2)$ 。

#### 2. 密度函数

$$f_F(x) = \begin{cases} \frac{\Gamma\left(\frac{k_1 + k_2}{2}\right) \left(\frac{k_1}{k_2}\right)^{\frac{k_1}{2}} x^{\frac{k_1}{2} - 1}}{\Gamma\left(\frac{k_1}{2}\right) \Gamma\left(\frac{k_2}{2}\right) \left[1 + \left(\frac{k_1 x}{k_2}\right)\right]^{\frac{k_1 + k_2}{2}}}, & x > 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$



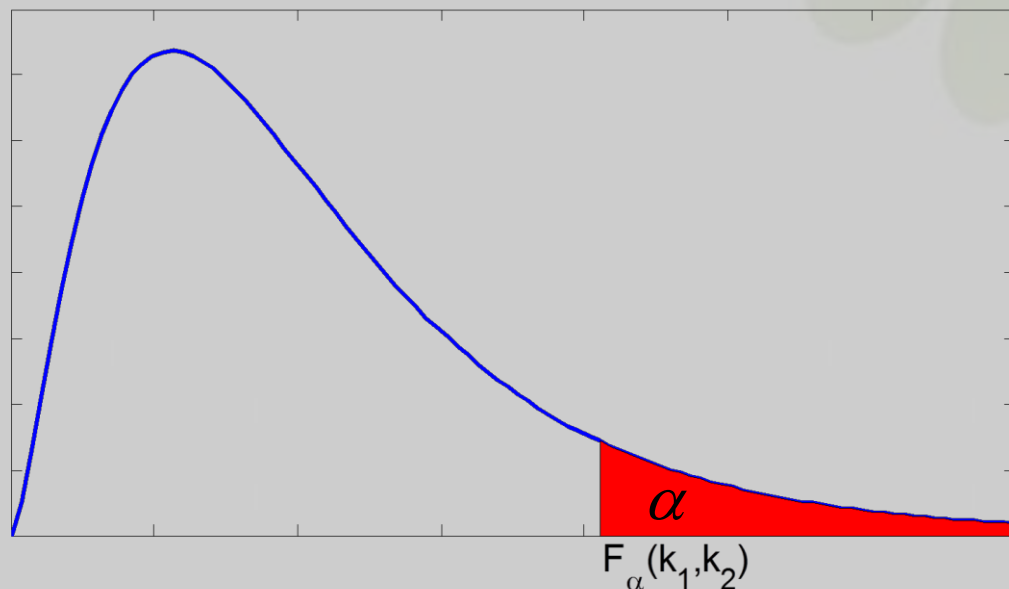
### 3. $F$ 分布的上侧分位数

设  $F \sim F(k_1, k_2)$ ，对于给定的  $\alpha \in (0, 1)$ ，称满足条件

$$P\{F \geq F_\alpha(k_1, k_2)\} = \int_{F_\alpha(k_1, k_2)}^{+\infty} f_F(x) dx = \alpha$$

的数  $F_\alpha(k_1, k_2)$  为  $F$  分布的上侧 $\alpha$  分位数。

$$F_\alpha(k_1, k_2) = \frac{1}{F_{1-\alpha}(k_2, k_1)}$$





【例5.3-3】查表求以下分位数。

$$F_{0.025}(8, 7) = 4.90$$

查附表3-1

$$F_{0.05}(30, 14) = 2.31$$

查附表3-2

$$F_{0.975}(7, 8) = \frac{1}{4.90} = 0.2041$$



天津中德应用技术大学

TianjinSino-German University of Applied Sciences



1. 设  $X_1, X_2, X_3, X_4$  相互独立且服从相同分布  $\chi^2(6)$ , 则  $\frac{X_1 + X_2 + X_3}{3X_4} \sim$  \_\_\_\_\_ .
2. 设总体  $X \sim N(0,1)$ , 随机抽取样本  $X_1, X_2, \dots, X_5$ , 且  $\frac{c(X_1 + X_2)}{(X_3^2 + X_4^2 + X_5^2)^{1/2}} \sim t(3)$ , 则  $c =$  \_\_\_\_\_ .
3. 设随机变量  $X \sim t(n)$ , 则  $Y = X^2 \sim$  \_\_\_\_\_ .



### 三、正态总体下统计量的分布

---



## 一、单个正态总体情形

**定理 1** 设总体  $X$  服从正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$ , 则样本均值  $\bar{X}$  服从正态分布

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

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right). \quad (5.34)$$

**证** 因为随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立, 并且与总体  $X$  服从相同的正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$ , 所以由 §4.3 定理 3 可知, 它们的线性组合

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

服从正态分布  $N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$ .

# 回顾. 正态分布的可加性

## 1. 两个正态分布情形

设随机变量  $X \sim N(\mu_x, \sigma_x^2)$ ,  $Y \sim N(\mu_y, \sigma_y^2)$ , 并且  $X$  与  $Y$  独立, 则

$$X + Y \sim N(\mu_x + \mu_y, \sigma_x^2 + \sigma_y^2)$$

## 2. 多个正态分布情形

设随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立, 且  $X_i \sim N(\mu_i, \sigma_i^2)$

则

$$\sum_{i=1}^n c_i X_i \sim N\left(\sum_{i=1}^n c_i \mu_i, \sum_{i=1}^n c_i^2 \sigma_i^2\right)$$

其中  $c_1, c_2, \dots, c_n$  为常数。



## 一、单个正态总体情形

**定理 1** 设总体  $X$  服从正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$ , 则样本均值  $\bar{X}$  服从正态分布

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

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right). \quad (5.34)$$

**证** 因为随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立, 并且与总体  $X$  服从相同的正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$ , 所以由 §4.3 定理 3 可知, 它们的线性组合

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

服从正态分布  $N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$ .



天津中德应用技术大学

TianjinSino-German University of Applied Sciences





**定理 2** 设总体  $X$  服从正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$ , 则统计量  $u = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$  服从标准正

态分布  $N(0, 1)$ , 即

$$u = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1). \quad (5.35)$$

**证** 由定理 1 知,  $\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$ . 所以, 将  $\bar{X}$  标准化, 按 (4.12) 即得 (5.35).



**定理 3** 设总体  $X$  服从正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$ , 则统计量  $\chi^2 = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$

服从自由度为  $n$  的  $\chi^2$  分布, 即

$$\chi^2 = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 \sim \chi^2(n). \quad (5.36)$$



**定理 4** 设总体  $X$  服从正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$ , 则

(1) 样本均值  $\bar{X}$  与样本方差  $S^2$  相互独立;

(2) 统计量  $\chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}$  服从自由度为  $n-1$  的  $\chi^2$  分布, 即

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

定理 4 可以写成:  $\leftarrow$

$$\frac{1}{\sigma^2} \sum_{k=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \sim \chi^2(n-1) \quad \leftarrow$$



天津中德应用技术大学

TianjinSino-German University of Applied Sciences



**定理 5** 设总体  $X$  服从正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$ , 则统计量  $t = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}$  服从自由度

为  $n-1$  的  $t$  分布, 即

$$t = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1). \quad (5.38)$$



## 主要结论对比，总结

总体  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ，样本  $X_1, X_2, \dots, X_n$ ，样本均值记为  $\bar{X}$ ，样本方差记为  $S^2$

➤ 标准正态分布:  $u = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$

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

➤ 卡方分布:  $\chi^2 = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 \sim \chi^2(n)$

➤ 卡方分布:  $\chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \sim \chi^2(n-1)$



2. 设  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  为总体  $N(1, 2^2)$  的一个样本,  $\bar{X}$  为样本均值, 则下列结论中正确的是\_\_\_\_\_.

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

②  $\frac{1}{4} \sum_{i=1}^n (X_i - 1)^2 \sim F(n, 1);$

③  $\frac{\bar{X}-1}{\sqrt{2}/\sqrt{n}} \sim N(0, 1);$

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



【例5.4-1】 设总体  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是简单随机样本,  $\bar{X}$  为样本均值,  $S^2$  为样本方差。

(1) 求  $P\left\{(\bar{X} - \mu)^2 \leq \frac{\sigma^2}{n}\right\}$ ;

(2) 若  $n = 6$ , 求  $P\left\{(\bar{X} - \mu)^2 \leq \frac{2S^2}{3}\right\}$ .

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

$$\begin{aligned} P\left\{(\bar{X} - \mu)^2 \leq \frac{\sigma^2}{n}\right\} &= P\left\{-1 \leq \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \leq 1\right\} \\ &= \Phi(1) - \Phi(-1) = 0.6826 \end{aligned}$$





(2) 由于  $n = 6$ ,  $t = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{6}} \sim t(5)$ ,

$$\begin{aligned} P\left\{(\bar{X} - \mu)^2 \leq \frac{2S^2}{3}\right\} &= P\left\{-2 \leq \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{6}} \leq 2\right\} \\ &= P(t > -2) - P(t > 2) \end{aligned}$$

由于  $t_{0.05}(5) \approx 2$ , 所以

$$\begin{aligned} P\left\{(\bar{X} - \mu)^2 \leq \frac{2S^2}{3}\right\} &= P(t > -2) - P(t > 2) \\ &\approx 1 - 0.05 - 0.05 = 0.9 \end{aligned}$$



天津中德应用技术大学  
Tianjin Sino-German University of Applied Sciences



【例5.4-2】 设总体  $X \sim N(0,1)$ ,  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是简单随机样本, 试问下列统计量服从什么分布?

$$(1) \frac{X_1 - X_2}{\sqrt{X_3^2 + X_4^2}}; \quad (2) \frac{\sqrt{n-1}X_1}{\sqrt{\sum_{i=2}^n X_i^2}}; \quad (3) \left(\frac{n}{3} - 1\right) \sum_{i=1}^3 X_i^2 / \sum_{i=4}^n X_i^2.$$

解: (1) 因为  $X_1, X_2, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} N(0,1)$ , 所以

$$X_1 - X_2 \sim N(0, 2), \quad \frac{X_1 - X_2}{\sqrt{2}} \sim N(0, 1), \quad X_3^2 + X_4^2 \sim \chi^2(2)$$

从而 
$$\frac{(X_1 - X_2)/\sqrt{2}}{\sqrt{(X_3^2 + X_4^2)/2}} \sim t(2)$$



(2) 因为  $X_1 \sim N(0,1)$ ,  $\chi^2 = \sum_{i=2}^n X_i^2 \sim \chi^2(n-1)$ , 并且  $X_1$  与  $\chi^2$  独立,

所以 
$$\frac{\sqrt{n-1}X_1}{\sqrt{\sum_{i=2}^n X_i^2}} = \frac{X_1}{\sqrt{\sum_{i=2}^n X_i^2} / (n-1)} \sim t(n-1)$$

(3) 因为  $\chi_1^2 = \sum_{i=1}^3 X_i^2 \sim \chi^2(3)$ ,  $\chi_2^2 = \sum_{i=4}^n X_i^2 \sim \chi^2(n-3)$ , 并且  $\chi_1^2$  与  $\chi_2^2$  独立, 所以

$$\left(\frac{n}{3}-1\right) \sum_{i=1}^3 X_i^2 / \sum_{i=4}^n X_i^2 = \frac{\sum_{i=1}^3 X_i^2 / 3}{\sum_{i=4}^n X_i^2 / (n-3)} \sim F(3, n-3)$$



设总体  $X \sim N(\mu, 16)$ ,  $X_1, X_2, \dots, X_{10}$  是来自总体的样本, 已知

$P(S^2 > a) = 0.1$ , 求常数  $a$

解: 因为  $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$ ,  $n=10, \sigma=4$ , 所以

$$P(S^2 > a) = P\left(\frac{9}{16}S^2 > \frac{9}{16}a\right) = 0.1$$

查自由度为 9 的  $\chi^2$  分布表得,  $\chi^2_{0.1}(9) = 14.684$ ,

所以  $\frac{9}{16}a = 14.684$ ,  $a \approx 26.105$



2. 设总体  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 从中取得 16 个样本  $X_1, X_2, \dots, X_{16}$ , 已知  $\sigma = 2$ , 求:

$$(1) P\left(-\frac{1}{2} < \bar{X} - \mu < \frac{3}{4}\right); (2) P(S^2 < 6.6656).$$

3. 设总体  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $X_1, X_2, \dots, X_{10}$  是取自总体  $X$  的样本, 试求下列概率:

$$(1) P\left(0.256\sigma^2 \leq \frac{1}{10} \sum_{i=1}^{10} (X_i - \mu)^2 \leq 2.321\sigma^2\right); (2) P\left(0.27\sigma^2 \leq \frac{1}{10} \sum_{i=1}^{10} (X_i - \bar{X})^2 \leq 2.36\sigma^2\right)$$