

第一章 概率论的基本概念

一、重点与难点

- (1) 事件之间的关系与运算
- (2) 概率的公理定义及概率的性质和应用；
(加法公式、减法公式)
- (3) 古典概型的计算
- (4) 条件概率和三大公式---乘法公式、全概率公式和贝叶斯公式
- (5) 事件的独立性和贝努利试验和二项概率。

$$\overline{A \cup B} = \bar{A} \cap \bar{B}, \quad \overline{AB} = \bar{A} \cup \bar{B}$$

$$\text{可推广 } \overline{\bigcup_k A_k} = \bigcap_k \bar{A}_k, \quad \overline{\bigcap_k A_k} = \bigcup_k \bar{A}_k.$$

容易出现的错误

$$\bar{A} \bar{B} \bar{C} \neq \overline{ABC} \quad \overline{ABC} = S - ABC, \quad \overline{ABC} \neq 1 - ABC$$



练习1 设 A 、 B 、 C 为样本空间 S 中的三个随机

事件,试用 A 、 B 、 C 的运算表示下列随机事件:

(1) A 发生而 B 与 C 都不发生; $A\bar{B}\bar{C}$

(2) A 、 B 、 C 都不发生; $\bar{A}\bar{B}\bar{C}$

(3) A 、 B 、 C 中恰好有一个发生; $\bar{A}\bar{B}C \cup \bar{A}B\bar{C} \cup A\bar{B}\bar{C}$

(4) A 、 B 、 C 中至少有两个发生; $AB \cup AC \cup BC$ 或

$$\bar{A}BC \cup A\bar{B}C \cup AB\bar{C} \cup ABC$$

(5) A 、 B 、 C 中至少有一个发生; $A \cup B \cup C$

(6) A 、 B 、 C 中恰好有两个发生. $AB\bar{C} \cup \bar{A}BC \cup A\bar{B}C$



性质1 $P(\emptyset) = 0$

性质2 (有限可加性): 设 A_1, A_2, \dots, A_n 是 n 个两两互不相容的事件,则

$$P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) = P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n);$$

性质3 $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$

性质4 若 $A \supset B$, 则 $P(A - B) = P(A) - P(B)$
 $P(A) \geq P(B)$

性质5 $P(A - B) = P(A) - P(AB)$

性质6 (加法公式)

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$$



1. 条件概率 $P(A | B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$

2. 乘法公式

$$P(AB) = P(B)P(A|B)$$

$$P(AB) = P(A)P(B|A)$$

$$P(ABC) = P(A)P(B|A)P(C|AB).$$

$$P(A_1A_2 \dots A_n) = P(A_1)P(A_2|A_1)P(A_3|A_1A_2) \dots$$

$$P(A_{n-1}|A_1A_2 \dots A_{n-2}) \cdot P(A_n|A_1A_2 \dots A_{n-1})$$



全概率公式与贝叶斯公式

定理：设 B_1, B_2, \dots, B_n 为一组两两互不相容事件，即

$$B_i B_j = \phi \quad (i \neq j) \quad \text{并且} \quad \bigcup B_i = S$$

则对任一随机事件A，有

$$P(A) = P(AS) = P\left(\bigcup_{i=1}^n AB_i\right) = \sum_{i=1}^n P(AB_i)$$

$$= \sum_{i=1}^n P(B_i) \cdot P(A|B_i)$$

$$P(B_k / A) = \frac{P(B_k A)}{P(A)} = \frac{P(B_k)P(A|B_k)}{\sum_{i=1}^n P(B_i)P(A|B_i)},$$

一、填空

1. 一批产品中有 6 个正品 2 个次品，任意取两次，每次一个，取出后不放回，则第二次取出是次品的概率为_____。
2. 设 A, B, C 是三个事件，且 $P(A)=0.7, P(B)=0.3, P(A-B)=0.5$ ，则 $P(\overline{AB}) =$ _____，
 $P(\overline{A\overline{B}}) =$ _____。
3. 设 A, B, C 为三事件，则事件 A, B, C 中恰有一个发生可表示为_____，
A, B, C 至少有一个发生可表示为_____。

认真审题，看清是求事件还是求事件的概率

常见错误：

1. 把事件写成事件的概率
2. 让求事件的概率，只写出了事件，没求概率
3. 事件表示错误

↵

二、1. 甲、乙、丙三组工人加工同样的零件，加工的零件放在一起，三组工人加工的零件各占 30%，60%，10%，他们生产的产品的次品率分别为 1%、2%和 3%，试求：（1）任取一产品，它是次品的概率；（2）任取一产品，发现是次品，则它是由甲组加工的概率。↵

↵

↵

2. 口袋中装有 20 枚硬币，其中 5 枚废品（即两面都是国徽），先从口袋中随机的取出一枚硬币，并将它独立的抛四次，（1）求向上的一面全是国徽的概率；（2）若发现向上的一面全是国徽，求这枚硬币是废品的概率。↵

↵

第二、 三章 随机变量及其分布

随机变量

一维随机变量

描述R.V统计特征的几个工具—
分布列、密度函数、分布函数
的定义、性质

常见离散型R.V 和连续型R.V

一维随机变量函数的分布

二维随机变量

联合分布

边缘分布

条件分布

独立性的判断

二维R.V函数的分布

一、重点与难点

1、一维随机变量

- (1) 一维随机变量的概率分布：熟练掌握形成分布律、分布函数、密度函数的充要条件
- (2) 一维重要分布及其特性、符号（二项分布、泊松分布的概率最值，指数分布的无记忆性、正态分布的对称性等）；
- (3) 一维随机变量函数的分布---分布函数法

2、二维随机变量重点与难点

- (1) 二维随机变量的概率分布：**联合、边缘、条件分布及其相互关系，随机变量相互独立的判断和应用**
- (2) 二维重要分布及其特性、符号（**二维均匀分布，二维正态分布**）；
- (3) 二维随机变量函数的分布---**和的分布、最大值、最小值的分布，某些分布对参数的可加性**

二、主要知识点

分布律 ---- 离散型随机变量

密度函数 ---- 连续型R.V

$$P\{X = x_k\} = p_k, k = 1, 2, \dots$$

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$$

性质

$$(1) p_k \geq 0, k=1, 2, \dots$$

$$(1) f(x) \geq 0$$

$$(2) \sum_k p_k = 1$$

$$(2) \int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$$

$$(3) P(x \leq X \leq y) = \sum_{x \leq x_k \leq y} P_k$$

$$(3) P\{x_1 < X \leq x_2\} = \int_{x_1}^{x_2} f(x) dx$$

$$(4) F(x) = \sum_{x_k \leq x} P_k$$

$$(4) F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$$

(5) 若 $f(x)$ 在点 x 处连续, 则

$$F'(x) = f(x)$$

一维离散型随机变量

二维离散型随机变量

$$P\{X = x_k\} = p_k, k = 1, 2, \dots \quad P\{X = x_i, Y = y_j\} = p_{ij}, i, j = 1, 2, \dots$$

性质

$$(1) p_k \geq 0, k=1, 2, \dots$$

$$(1) p_{ij} \geq 0, i, j = 1, 2, \dots$$

$$(2) \sum_k p_k = 1$$

$$(2) \sum_{i=1}^{+\infty} \sum_{j=1}^{+\infty} p_{ij} = 1$$

$$(3) P(x \leq X \leq y) = \sum_{x \leq x_k \leq y} P_k$$

$$(3) P((X, Y) \in D) = \sum_{(x_i, y_j) \in D} p_{ij}$$

$$(4) F(x) = \sum_{x_k \leq x} P_k$$

$$(4) F(x, y) = \sum_{x_i \leq x} \sum_{y_j \leq y} p_{ij}$$

一维连续型随机变量

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$$

$$(1) f(x) \geq 0$$

$$(2) \int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$$

$$(3) P\{x_1 < X \leq x_2\} = \int_{x_1}^{x_2} f(x) dx$$

(4) 若 $f(x)$ 在点 x 处连续,

$$F'(x) = f(x)$$

二维连续型随机变量

$$F(x, y) = \int_{-\infty}^y \int_{-\infty}^x f(u, v) du dv$$

$$(1) f(x, y) \geq 0$$

$$(2) \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx dy = 1$$

$$P((x, y) \in G) = \iint_G f(x, y) dx dy$$

(4) 在 $f(x, y)$ 的连续点,

$$f(x, y) = \frac{\partial^2 F(x, y)}{\partial x \partial y}$$

边缘分布

$$F_X(x) = P\{X \leq x\} = F(x, +\infty)$$

$$F_Y(y) = P\{Y \leq y\} = F(+\infty, y)$$

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dx \quad (-\infty < y < \infty)$$

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy, \quad (-\infty < x < +\infty)$$

$$P(X = x_i) = \sum_{j=1}^{\infty} p_{ij} \quad (i = 1, 2, \dots)$$

常见错误:

1. 自变量范围书写错误
2. 积分限错误

$$P(Y = y_j) = \sum_{i=1}^{\infty} p_{ij} \quad (j = 1, 2, \dots)$$

条件分布

$$f_Y(y) > 0,$$

$$F_{X|Y}(x | y_j) = \sum_{x_i \leq x} p_{ij}$$

$$F_{X|Y}(x | y) = \int_{-\infty}^x \frac{f(u, y)}{f_Y(y)} du$$

$$P(X = x_i | Y = y_j) = \frac{p_{ij}}{p_{\bullet j}} \triangleq p_{i/j}$$

$$f_{X|Y}(x | y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)}$$

$$i = 1, 2, \dots$$

$$f_X(x) > 0$$

$$F(y | x_i) = \sum_{y_j \leq y} p_{ji}$$

$$F_{Y|X}(y | x) = \int_{-\infty}^y \frac{f(x, v)}{f_X(x)} dv$$

$$P(Y = y_j | X = x_i) = \frac{p_{ij}}{p_{i\bullet}} \triangleq p_{j/i}$$

$$f_{Y|X}(y | x) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)}$$

$$j = 1, 2, \dots$$

随机变量独立性的判断

X 和 Y 相互独立 \iff 若对任意的 x, y , 有

$$F(x, y) = F_X(x)F_Y(y)$$

a.e.

连续型R. V. X 和 Y 独立 $\iff f(x, y) = f_X(x)f_Y(y)$

连续型R. V. X 和 Y 不独立 \iff 存在面积不为0的区域 D ,
当 $(x, y) \in D$ 时, $f(x, y) \neq f_X(x)f_Y(y)$

离散型R. V. X 和 Y 独立 \iff 对 (X, Y) 的所有可能取值 (x_i, y_j)

$$P(X = x_i, Y = y_j) = P(X = x_i)P(Y = y_j)$$

离散型R. V. X 和 Y 不独立 \iff 存在 (X, Y) 的某个可能取值 (x_{i_0}, y_{j_0}) ,

$$s.t. P(X = x_{i_0}, Y = y_{j_0}) \neq P(X = x_{i_0})P(Y = y_{j_0})$$

三、几种重要的随机变量

1、几种重要的离散型随机变量

(1) 二点分布 (0—1分布)

$$P(X = x) = p^x (1 - p)^{1-x}, \quad x = 0, 1$$

(2) 二项分布 $X \sim b(n, p)$

$$P(X = k) = C_n^k p^k (1 - p)^{n-k}, \quad k = 0, 1, \dots, n$$

$$E(X) = np, \quad D(X) = np(1 - p)$$

(3) 泊松 (Poisson) 分布 $X \sim \pi(\lambda)$ 或 $P(\lambda)$

$$P(X = k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

$$E(X) = \lambda, \quad D(X) = \lambda$$

2、几种重要的连续型随机变量的密度函数：

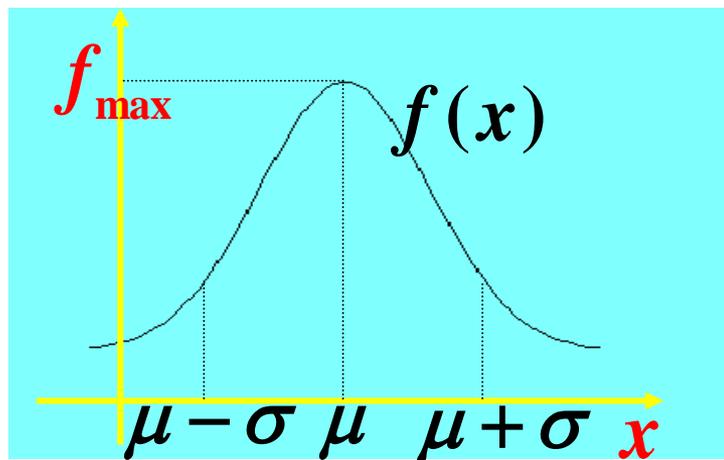
(1) 均匀分布： $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & a < x < b \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$ 记为 $X \sim U[a, b]$

$$E(X) = \frac{a+b}{2}, D(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$$

(2) 指数分布： $f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$ $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$

$$E(X) = \frac{1}{\lambda}, D(X) = \frac{1}{\lambda^2}$$

(3) 正态分布： $f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$ 记为 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

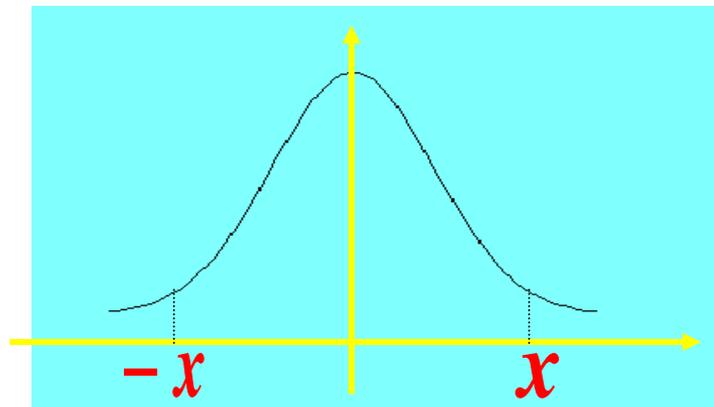


$$E(X) = \mu, D(X) = \sigma^2$$

关于标准正态分布的结论:

$$(1) \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(\mathbf{x}) d\mathbf{x} = 1$$

$$(2) \Phi(\mathbf{0}) = \frac{1}{2}$$



$$(3) \Phi(-\mathbf{x}) = 1 - \Phi(\mathbf{x}) \quad (\mathbf{x} > \mathbf{0})$$

$$(4) X \sim N(\mu, \sigma^2) \quad P(X \leq x) = P\left(\frac{X - \mu}{\sigma} \leq \frac{x - \mu}{\sigma}\right) = \Phi\left(\frac{x - \mu}{\sigma}\right)$$

3、二维均匀分布和二维正态分布

(1) 二维均匀分布 $f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{S(D)} & (x, y) \in D \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$

(2) 二维正态分布 $(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$

$$f(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho \frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2} \right]}$$

$$X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2) \quad Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$$

X 与 Y 相互独立的充要条件是参数 $\rho = 0$ $\rho = \rho_{XY}$

若 X 和 Y 独立, $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$,

$$Z = aX + bY + c \sim N(a\mu_1 + b\mu_2 + c, a^2\sigma_1^2 + b^2\sigma_2^2)$$

四、随机变量函数的分布

1、一维随机变量函数的分布

(1) 分布函数法: $F(y) = P(g(X) \leq y)$

特别地, $Y = X^2$ 的分布密度为:

$$f_Y(y) = F_Y'(y) = \begin{cases} \frac{1}{2\sqrt{y}} [f_X(\sqrt{y}) + f_X(-\sqrt{y})] & y > 0 \\ 0 & y \leq 0 \end{cases}$$

(2) 公式法: $X \sim f_X(x)$, 设 $g(x)$ 处处可导且 $g'(x) > 0$ 或 $g'(x) < 0$, 则 $Y = g(X)$ 的密度函数为

$$f_Y(y) = \begin{cases} f_X[h(y)] |h'(y)| & \alpha < y < \beta \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

2、连续型随机变量函数的分布

$(X, Y) \sim f(x, y), Z = g(x, y),$ 求 $f_Z(z)$

一. 分布函数法

$$F_Z(z) = P(Z \leq z) = P(g(X, Y) \leq z)$$

$$= \iint_{g(x, y) \leq z} f(x, y) dx dy$$

例1: 设 X 、 Y 相互独立, 且都服从相同的分布 $N(0,1)$,
求 $Z = \sqrt{X^2 + Y^2}$ 的分布密度 $f_Z(z)$

解: 由题意 $f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}, \quad -\infty < x < +\infty$

$$f_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}}, \quad -\infty < y < +\infty$$

(X,Y) 的联合分布密度为

$$f(x,y) = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2+y^2}{2}}, \quad (x,y) \in R^2$$



当 $z \leq 0$ 时, $F_Z(z) = 0$

当 $z > 0$ 时,

$$F_Z(z) = P\{Z \leq z\} = P\{\sqrt{X^2 + Y^2} \leq z\}$$

$$= \iint_{\sqrt{x^2+y^2} \leq z} \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} dx dy$$

$$F_Z(z) = \int_0^{2\pi} d\theta \int_0^z \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{r^2}{2}} r dr$$

$$f_Z(z) = \begin{cases} ze^{-\frac{z^2}{2}} & z > 0 \\ 0 & z \leq 0 \end{cases}$$

~瑞利(Ray Leigh)分布



1、 $Z=X+Y$ 的分布

$$f_Z(z) = F'_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f(z-y, y) dy$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} f(x, z-x) dx$$

若 X 和 Y 独立 $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(z-y) f_Y(y) dy$

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) f_Y(z-x) dx$$

2、 $M=\max(X,Y)$ 及 $N=\min(X,Y)$ 的分布

$$F_M(z) = F_X(z) F_Y(z)$$

$$F_N(z) = 1 - [1 - F_X(z)][1 - F_Y(z)]$$

第四章 随机变量的数字特征

一、重点与难点

- (1) 一维随机变量的数学期望、方差（计算公式、性质）
- (2) 一维、二维随机变量函数的数学期望（计算公式）
- (3) 协方差、相关系数、协方差矩阵的计算公式性（协方差、相关系数的性质）
- (4) 随机变量相关性的判断

1. 数学期望的定义

$$E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k \quad E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$$

2. 一、二维随机变量函数的数学期望:

$$E(Y) = E(g(X)) = \sum_{k=1}^{\infty} g(x_k) p_k$$

$$E(Y) = E(g(X)) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx$$

$$E(Z) = E(g(X, Y)) = \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} g(x_i, y_j) p_{i,j}$$

$$E(Z) = E(g(X, Y)) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) f(x, y) dx dy$$

3. 二维随机变量(X,Y)的数学期望: (E(X),E(Y))

$$Z = g(X, Y) = X, \quad Z = g(X, Y) = Y$$

$$E(Z) = E(g(X, Y)) = E(X) = \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} x_i p_{i,j}$$

$$E(Z) = E(g(X, Y)) = E(Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} y f(x, y) dx dy$$

4、数学期望的性质

1) $E(c) = c$, 其中 c 是常数

2) $E(cX) = cE(X)$, c 为常数, X 为随机变量

3) 设 X, Y 是任意两个随机变量, 则

$$E(X + Y) = E(X) + E(Y)$$

数学期望是线性函数

$$E(aX + bY + c) = aE(X) + bE(Y) + c$$

4、数学期望的性质

3) 设 X, Y 是任意两个随机变量, 则

$$E(X + Y) = E(X) + E(Y)$$

推论: 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是 n 个任意的随机变量,

$E(X_1), E(X_2), \dots, E(X_n)$ 都存在, 则

$$E\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n E(X_i)$$

4) 设 X, Y 为两相互独立的随机变量, $E(X), E(Y)$ 都存在,

则
$$E(XY) = E(X)E(Y)$$

注意: 反过来不一定成立.

一、方差的定义

$$D(X) = \text{Var}(X) = E[X - E(X)]^2 = E(X^2) - [E(X)]^2$$

$\sigma(X) = \sqrt{D(X)}$ **X**的标准差或均方差。

二、方差的性质

① $D(c) = 0$ ② $D(cX) = c^2 D(X)$

③ 设X和Y是两个随机变量， $D(X), D(Y)$ 存在，则有

$$D(X \pm Y) = D(X) + D(Y) \pm 2E((X - E(X))(Y - E(Y)))$$

若X和Y相互独立，则 $D(X \pm Y) = D(X) + D(Y)$

$$D(aX + bY + c) = a^2 D(X) + b^2 D(Y)$$

④ $D(X) = 0$ 的充要条件是：X依概率 1 取常数 c，即

$$P\{X = c\} = 1$$

三、切比雪夫不等式

定理 设随机变量 X 具有数学期望 $E(X) = \mu$, 方差

$D(X) = \sigma^2 < \infty$ 则对 $\forall \varepsilon > 0$

$$P\left(|X - E(X)| \geq \varepsilon\right) \leq \frac{D(X)}{\varepsilon^2} = \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$$

或

$$P\{|X - E(X)| < \varepsilon\} \geq 1 - \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$$

1、协方差的定义

$$\text{Cov}(X, Y) = E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\}$$

当 $Y = X$ 时， $\text{Cov}(X, X) = E(X - EX)^2 = \text{Var}(X)$

2、协方差的常用计算公式：

$$\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$$

3、相关系数 (Correlation coefficient)

$$\rho_{XY} = \text{Corr}(X, Y) = \text{Cov}(X^*, Y^*)$$

$$\text{Corr}(X, Y) = E\left(\frac{(X - E(X))(Y - E(Y))}{\sqrt{\text{Var}(X)}\sqrt{\text{Var}(Y)}}\right) = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sigma_X \sigma_Y}$$

相关系数的性质

性质1

$$-1 \leq \rho_{XY} \leq 1$$

性质2

$$\rho_{XY} = \pm 1$$



X 与 Y 几乎处处有线性关系即存在 $a(a \neq 0), b$,使得
$$P(Y = aX + b) = 1$$

其中当 $\rho_{XY} = 1$ 时,有 $a > 0$, 当 $\rho_{XY} = -1$ 时,有 $a < 0$

若 X 与 Y 的相关系数 $\rho_{XY} = 0$ 则称 X 与 Y 不相关。

第五章 大数定律和中心极限定理

一、重点与难点

(1) 切比雪夫不等式、大数定律

(2) 中心极限定理的应用---填空题、计算题

多个独立同分布随机变量和的概率近似计算—用正态分布近似

1、独立同分布的中心极限定理

定理1 林德贝格-勒维中心极限定理

设随机变量序列 $\{X_n\}$ 独立同分布，
且有期望和方差：

$$E(X_k) = \mu, \quad \text{Var}(X_k) = \sigma^2 > 0, \quad k = 1, 2, \dots$$

则对于任意实数 x ， $F_n(x) \xrightarrow{W} \Phi(x)$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left(\frac{\sum_{k=1}^n X_k - n\mu}{\sqrt{n\sigma}} \leq x \right) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \Phi(x)$$

$Y_n^* \xrightarrow{L} Y \sim N(0, 1).$

此定理说明，不论 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 原来服从什么分布，只要是独立同分布，当 n 足够大时，总可以近似地认为

$$Y_n^* = \frac{\sum_{i=1}^n X_i - n\mu}{\sqrt{n\sigma}} \overset{\text{近似}}{\sim} N(0, 1)$$

$$Y_n = \sum_{i=1}^n X_i \overset{\text{近似}}{\sim} N(n\mu, n\sigma^2),$$

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

练习题和作业

1、设随机变量 X 具有数学期望 $E(X) = \mu$, 方差 $D(X) = \sigma^2$

则由切比雪夫不等式, 对 $\forall \varepsilon > 0$, 有 $P(|X - \mu| < \varepsilon) > \frac{1 - \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}}{1}$

2、若随机变量 X 服从 $[-1, b]$ 上的均匀分布, 且有切比雪夫不等式

$$P(|X - 1| < \varepsilon) \geq \frac{2}{3}, \quad \text{则 } b = \underline{3}, \quad \varepsilon = \underline{2}.$$

$$E(X) = \frac{b-1}{2} = 1 \Rightarrow b = 3 \quad \text{则由切比雪夫不等式}$$

$$P(|X-1| < \varepsilon) \geq 1 - \frac{D(X)}{\varepsilon^2} = \frac{2}{3} \quad \text{而 } D(X) = \frac{(b+1)^2}{12} = \frac{4}{3}$$

$$\therefore \frac{D(X)}{\varepsilon^2} = \frac{4}{3\varepsilon^2} = \frac{1}{3} \quad \therefore \varepsilon = 2$$

4. 设 X_1, X_2, \dots, X_{600} 相互独立, 且均在 $(0,1)$ 上服从均匀分布,

则由中心极限定理有 $P\left(\sum_{i=1}^{600} X_i > 300\right) \approx$ _____

解: 记 $X = \sum_{i=1}^{600} X_i$, 由 $X_i \sim U(0,1)$ 知 $E(X_i) = \frac{1}{2}$, $D(X_i) = \frac{1}{12}$, $i=1, 2, \dots, 600$

由独立同分布的中心极限定理

$$Y_{600}^* = \frac{\sum_{i=1}^{600} X_i - 600 \times 0.5}{\sqrt{600 \times \frac{1}{12}}}$$

近似服从 $N(0,1)$ 分布。

$$P(X > 300) = P\left\{\frac{X - 300}{\sqrt{50}} > \frac{300 - 300}{\sqrt{50}}\right\}$$
$$\approx 1 - \Phi(0) = 0.5$$

5. 计算器在进行加法时，将每个加数取最靠近它的数据。设所有的舍入误差是独立的。且在 $(-0.5, 0.5)$ 上服从均匀分布。

(1) 若将1500个数相加，问误差总和的绝对值超过15的概率是多少

解：设 X 表示随机变量，则舍入误差 $X \sim U(-0.5, 0.5)$

$$E(X) = 0, D(X) = \frac{1}{12}$$

$$P\left\{\left|\sum_{i=1}^{1500} X_i\right| > 15\right\} = 1 - P\left\{\left|\sum_{i=1}^{1500} X_i\right| \leq 15\right\} = 1 - P\left\{-15 < \sum_{i=1}^{1500} X_i < 15\right\}$$

$$= 1 - P\left\{\frac{-15 - 1500 \times 0}{\sqrt{1500 \times 1/12}} \leq \frac{\sum_{i=1}^{1500} X_i - 1500 \times 0}{\sqrt{1500 \times 1/12}} \leq \frac{15 - 1500 \times 0}{\sqrt{1500 \times 1/12}}\right\}$$

$$\approx 1 - [\Phi(1.341) - \Phi(-1.341)] = 2[1 - \Phi(1.341)]$$

$$= 0.182$$



(2)最多可以有几个数相加使得误差总和的绝对值小于10的概率不小于0.9?

解：设最多可以有n个数相加使得误差总和绝对值小于10

$$P\left\{\left|\sum_{i=1}^n X_i\right| < 10\right\} = P\left\{-10 < \sum_{i=1}^n X_i < 10\right\}$$

$$= P\left\{\frac{-10 - n \times 0}{\sqrt{n/12}} \leq \frac{\sum_{i=1}^n X_i - n \times 0}{\sqrt{n/12}} \leq \frac{10 - n \times 0}{\sqrt{n/12}}\right\} \geq 0.9$$

解之得： $\frac{10}{\sqrt{n/12}} = 1.65$ $n = 441$



第六章 样本及抽样分布

- 1、熟练掌握统计的三大分布—卡方分布、 t 分布、 F 分布的定义和性质
- 2、会利用三大分布的定义求相关统计量的分布和进行概率的计算
- 3、熟练掌握正态总体样本均值、样本方差的分布及性质



1、样本均值

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

2、样本方差与样本标准差

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

样本标准差 $S = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}$

3、样本矩

样本k阶原点矩 $A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k$

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

三大抽样分布

一、 χ^2 分布(卡方分布)

定义1 设 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立,

且都服从标准正态分布 $N(0, 1)$, 称

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

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

2. χ^2 分布的性质

1). 设 $X \sim \chi^2(n_1), Y \sim \chi^2(n_2)$, 且 X, Y 独立, 则有

$$X + Y \sim \chi^2(n_1 + n_2). \quad (\text{可加性})$$

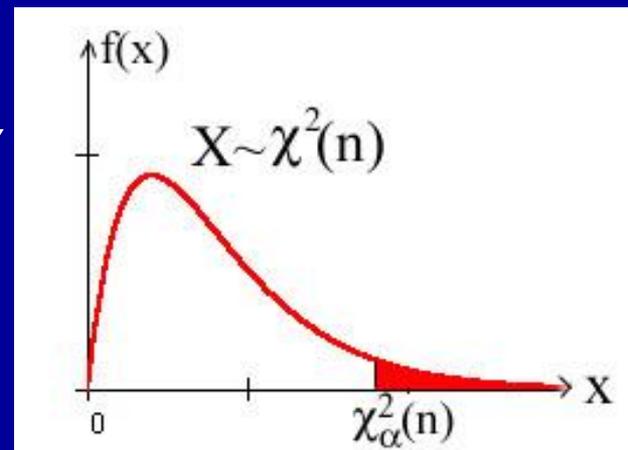
2). 设 $X \sim \chi^2(n)$, 则有 $E(X) = n, D(X) = 2n$.

3. χ^2 分布的上 α 分位点

对正数 $\alpha, 0 < \alpha < 1$, 称满足

$$P\{\chi^2 > \chi_{\alpha}^2(n)\} = \int_{\chi_{\alpha}^2(n)}^{\infty} f(y) dy = \alpha$$

的点 $\chi_{\alpha}^2(n)$ 为 $\chi^2(n)$ 分布的上 α 分位点.



二、 F 分布

定义2 设 $X \sim \chi^2(n_1)$, $Y \sim \chi^2(n_2)$, X, Y 相互独立,

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

则称 F 服从为自由度为 n_1, n_2 的 F 分布.

3. 性质

1). 若 $F \sim F(n_1, n_2)$, 则 $\frac{1}{F} \sim F(n_2, n_1)$

$$2). \quad F_{\alpha}(n_1, n_2) = \frac{1}{F_{1-\alpha}(n_2, n_1)}$$

三、 t 分布 (Student 分布)

定义3 设 $X \sim N(0,1)$, $Y \sim \chi^2(n)$, X, Y 相互独立,

$$T = \frac{X}{\sqrt{\frac{Y}{n}}} \sim t(n)$$

则称 T 服从自由度为 n 的 t 分布.

四、几个重要的抽样分布定理

设总体 X 的均值为 μ ，方差为 σ^2 ， X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体的一个样本，则样本均值 \bar{X} 和样本方差 S^2 有

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

正态总体样本均值和样本方差的分布

(I) 一个正态总体

定理 2、设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的样本， \bar{X} 和 S^2 分别是样本均值和样本方差，则有

$$1)、\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0, 1); \quad 2)、\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1);$$

$$3)、\bar{X} \text{ 与 } S^2 \text{ 相互独立}; \quad 4)、\frac{\bar{X} - \mu}{S / \sqrt{n}} \sim t(n-1);$$



(II) 两个正态总体

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, 其样本均值为 \bar{X} , \bar{Y} , 样本方差分别为 S_1^2, S_2^2 ,

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

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

$$3^\circ \text{当 } \sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2 \text{ 时, } \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_\omega \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2)$$

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

16. 设 X_1, X_2, X_3, X_4 是来自正态总体 $X \sim N(0, 4)$ 的样本, 则当 $a =$ _____ 时,

$$Y = a(X_1 + 2X_2)^2 + a(X_3 - 2X_4)^2 \sim \chi^2(2).$$

17. 在总体 $N(\mu, 1)$ 中抽取容量为 17 的一组样本, 其中 μ 未知, 则 $D(S^2) =$ _____.

18. 若 X_1, \dots, X_4 是取自正态总体 $N(0, 1)$ 的简单随机样本, 则随机变量 $\frac{X_1 + X_2}{\sqrt{X_3^2 + X_4^2}} \sim$ _____.

3. 在总体 $X \sim N(12, 4)$ 中随机地抽一容量为5的样本 X_1, X_2, \dots, X_n

(1) 求样本均值与总体均值之差的绝对值大于1的概率。

$$\begin{aligned} \text{解: } P\{|\bar{X} - 12| > 1\} &= P\{\bar{X} - 12 > 1\} + P\{\bar{X} - 12 < -1\} \\ &= P\left\{\frac{\bar{X} - 12}{2/\sqrt{5}} > \frac{1}{2/\sqrt{5}}\right\} + P\left\{\frac{\bar{X} - 12}{2/\sqrt{5}} < -\frac{1}{2/\sqrt{5}}\right\} = 1 - \Phi(1.12) + \Phi(-1.12) \\ &= 2 \times [1 - \Phi(1.12)] = 2 \times [1 - 0.8686] = 0.2628 \end{aligned}$$

(2) 求概率 $P\{\max(X_1, X_2, \dots, X_5) > 15\}$

$$\begin{aligned} \text{解: 令 } Z = \max(X_1, X_2, \dots, X_5) \quad F_Z(z) &= F_X(z)^5 \\ P\{\max(X_1, X_2, \dots, X_5) > 15\} &= P\{Z > 15\} = 1 - P\{Z \leq 15\} \\ &= 1 - F_X^5(15) = 1 - \left[\Phi\left(\frac{15-12}{2}\right)\right]^5 = 1 - (0.9332)^5 = 0.2923 \end{aligned}$$

(3) 求概率 $P\{\min(X_1, X_2, \dots, X_5) < 10\}$

$$\begin{aligned} \text{解: 令 } Z = \min(X_1, X_2, \dots, X_5) \quad F_Z(z) &= 1 - [1 - F_X(z)]^5 \\ P\{\min(X_1, X_2, \dots, X_5) < 10\} &= P\{Z < 10\} = F_Z(10) \\ &= 1 - [1 - F_X(10)]^5 = 1 - \left[1 - \Phi\left(\frac{10-12}{2}\right)\right]^5 = 1 - \Phi(1)^5 = 1 - (0.8413)^5 = 0.5785 \end{aligned}$$



2. 设 X_1, X_2, \dots, X_{16} 是取自具有 $\chi^2(n)$ 分布的总体的样本, \bar{X} 与 S^2 分别为样本均值与样本方差求 $E(\bar{X}), D(\bar{X}), E(S^2)$

解: 设总体为 X $E(X) = n, D(X) = 2n$

$$E(\bar{X}) = E(X) = n$$

$$D(\bar{X}) = \frac{D(X)}{16} = \frac{2n}{16} = \frac{n}{8}$$

$$E(S^2) = D(X) = 2n$$



第七章 参数估计

- 1、能够熟练求出样本值的**矩估计量、最大似然估计量**
- 2、了解估计量的评选标准，并能够**判断所求估计量符合哪个标准**
- 3、会求双侧和单侧**置信区间**



设总体的分布函数中含有 k 个未知参数 $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$,

Step 1 计算总体的矩

$$EX^i = g_i(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k) = \mu_i \quad i=1, 2, \dots, k$$

Step 2 解方程组

$$\theta_j = h_j(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_k) \quad j=1, 2, \dots, k$$

Step 3 用样本矩 A_i 估计总体矩 μ_i

即可得诸 θ_j 的矩估计量：

$$\hat{\theta}_j = h_j(A_1, A_2, \dots, A_k) \quad j=1, 2, \dots, k$$

矩估计量的观察值称为矩估计值。



求参数的最大似然估计的一般步骤

Step1. 计算样本的似然函数

1) 若总体是离散型R.V, 似然函数为样本的联合概率

$$L(\theta) = P(X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n)$$

2) 若总体是连续型R.V, 似然函数为样本的联合密度

$$L(\theta) = L(\theta; x_1, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta)$$

Step2. 求似然函数或对数似然函数的极大值点 $\hat{\theta}_L$

$$L(\hat{\theta}_L; x_1, \dots, x_n) = \max_{\theta \in \Theta} L(\theta; x_1, \dots, x_n)$$

$$\ln L(\hat{\theta}_L; x_1, \dots, x_n) = \max_{\theta \in \Theta} \ln L(\theta; x_1, \dots, x_n)$$



求函数极大值的常用方法

1. 驻点法：求似然函数或对数似然函数的驻点

一阶导数为0，二阶导数小于0的点为函数的极大值点

$$\frac{dL(\theta)}{d\theta}\Big|_{\hat{\theta}} = 0, \frac{d^2L(\theta)}{d\theta^2}\Big|_{\hat{\theta}} < 0 \quad \frac{d\ln L(\theta)}{d\theta}\Big|_{\hat{\theta}} = 0, \frac{d^2 \ln L(\theta)}{d\theta^2}\Big|_{\hat{\theta}} < 0$$

若 θ 是向量，上述方程必须用方程组代替。

2. 分析似然函数的单独性

如果似然函数是单调函数，则在区间端点处取到极值



估计量的评选标准

1. 相合性
2. 无偏性
3. 有效性



1、相合性

设 $\hat{\theta}_n = \hat{\theta}_n(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 是总体参数 θ 的估计量. 若对于任意的 $\theta \in \Theta$, 当 $n \rightarrow \infty$ 时, $\hat{\theta}_n$ 依概率收敛于 θ , 即 $\forall \varepsilon > 0$,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\hat{\theta}_n - \theta| \geq \varepsilon) = 0$$

$\hat{\theta}_n$ 是总体参数 θ 的一致(或相合)估计量.

相合估计量仅在样本容量 n 足够大时, 才显示其优越性.



2、无偏性

设 $\hat{\theta}(X_1, \dots, X_n)$ 是未知参数 θ 的估计量, 若

$$E(\hat{\theta}) = \theta \quad \text{则称 } \hat{\theta} \text{ 为 } \theta \text{ 的无偏估计.}$$

3、有效性

定义 设 $\hat{\theta}_1 = \theta_1(X_1, X_2, \dots, X_n)$ $\hat{\theta}_2 = \theta_2(X_1, X_2, \dots, X_n)$

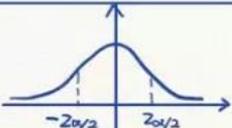
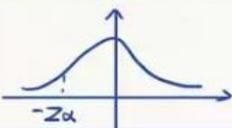
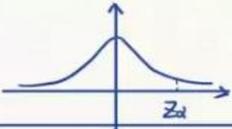
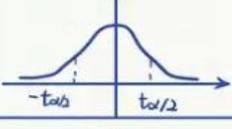
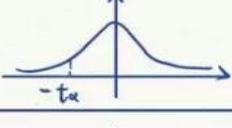
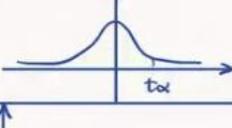
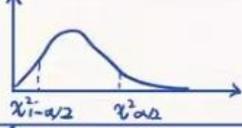
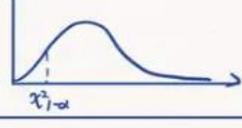
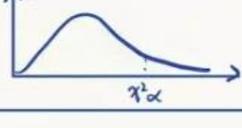
都是总体参数 θ 的无偏估计量, 且

$$D(\hat{\theta}_1) < \text{Var}(\hat{\theta}_2)$$

则称 $\hat{\theta}_1$ 比 $\hat{\theta}_2$ 更有效.



单个正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 均值 μ 和方差 σ^2 的置信度为 $1-\alpha$ 的置信区间

待估参数	其他参数情况	枢轴量及其分布	分位点图	置信区间
μ	σ^2 已知	$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$		双侧 $(\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} Z_{\alpha/2}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} Z_{\alpha/2})$
				单侧 上限 $\bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} Z_{\alpha}$
				单侧 下限 $\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} Z_{\alpha}$
μ	σ^2 未知	$\frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$		双侧 $(\bar{X} - \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1), \bar{X} + \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1))$
				单侧 上限 $\bar{X} + \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha}(n-1)$
				单侧 下限 $\bar{X} - \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha}(n-1)$
σ^2	μ 未知	$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$		双侧 $(\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\alpha/2}(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)})$
				单侧 上限 $\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\alpha}(n-1)}$
				单侧 下限 $\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\alpha}(n-1)}$



19. 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, σ^2 已知, 则总体均值 μ 的置信水平为 $1 - \alpha$ 的置信区间为_____.
20. 设总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, X_1, \dots, X_n 是取自 X 的简单随机样本, 则方差 σ^2 的置信水平为 $1 - \alpha$ 的置信区间为_____.

七、1. 设总体 X 的密度函数为 $p(x, \theta) = \begin{cases} (\theta+1)x^\theta & 0 < x \leq 1 \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$, $\theta > -1$ 未知,

X_1, X_2, \dots, X_n 是取自总体 X 的样本, x_1, x_2, \dots, x_n 为相应的样本值, 求参数 θ 的矩估计量和最大似然估计量。

2. 设总体 X 的概率分布为

X	1	2	3
p	θ^2	$2\theta(1-\theta)$	$(1-\theta)^2$

, 其中

$\theta (0 < \theta < 1)$ 是未知参数, 利用总体 X 的如下样本值 1, 3, 2, 3, 1, 2,

求参数 θ 的矩估计值和最大似然估计值。

3. 设总体 $X \sim N(0, \sigma^2)$, 它的概率密度函数为 $f(x; \sigma^2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{x^2}{2\sigma^2}\right)$

其中 σ^2 为未知参数. 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 X 的一个样本。

(1) 求 σ^2 的极大似然估计量 $\hat{\sigma}_1^2$; (2) 求 σ^2 的矩估计量 $\hat{\sigma}_2^2$ 。

(3) 证明 $\hat{\sigma}_1^2$ 是 σ^2 的无偏、相合估计;

。

5. 设总体 X 的密度函数为

$$f(x, \theta) = \begin{cases} \frac{2}{\theta} x e^{-\frac{x^2}{\theta}} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$$

X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 X 的简单随机样本。

(1) 求参数 θ 的最大似然估计。

设 x_1, x_2, \dots, x_n 是来自总体 X 的简单随机样本值。

最大似然函数为

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta) = \begin{cases} \frac{2^n}{\theta^n} x_1 x_2 \cdots x_n e^{-\frac{x_1^2 + x_2^2 + \cdots + x_n^2}{\theta}} & x_i > 0 \\ 0 & x_i \leq 0 \end{cases}$$

$$\ln L(\theta) = n \ln 2 - n \ln \theta + \sum_{i=1}^n \ln x_i - \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{\theta} \quad \frac{d \ln L(\theta)}{d \theta} = -\frac{n}{\theta} + \frac{1}{\theta^2} \sum_{i=1}^n x_i^2 = 0$$

最大似然估计值为

$$\hat{\theta} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{n}$$

最大似然估计量为

$$\hat{\theta} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{n}$$



(2)问最大似然估计量是否是无偏的。

最大似然估计量为

$$\hat{\theta} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{n}$$

$$E(\hat{\theta}) = E\left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{n}\right) = \frac{1}{n} E\left(\sum_{i=1}^n X_i^2\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i^2) = \frac{1}{n} n E(X^2) = E(X^2)$$

$$E(X^2) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f(x) dx = \int_0^{+\infty} x^2 \frac{2}{\theta} x e^{-\frac{x^2}{\theta}} dx = \theta \quad E(\hat{\theta}) = \theta$$

最大似然估计量是无偏的。

(3)问最大似然估计量是否是 θ 的相合的估计量。

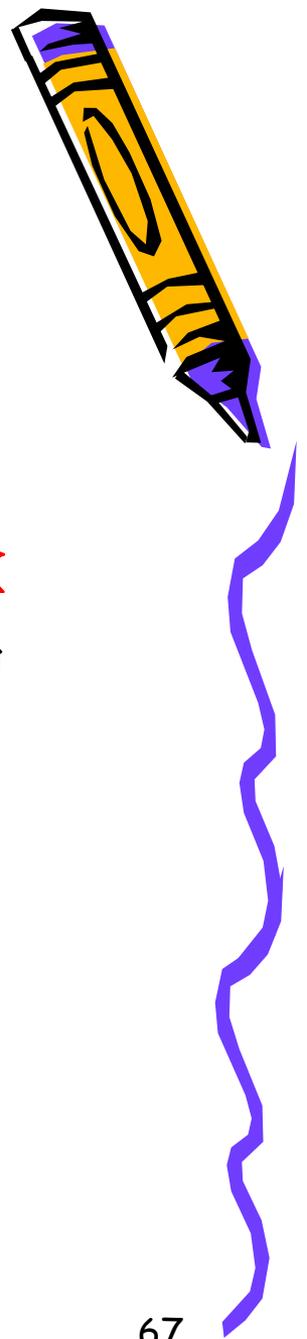
由辛钦大数定律知 $\hat{\theta} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 = A_2 \xrightarrow{P} E(X^2) = \theta$

所以 $\hat{\theta} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$ 是 θ 的相合估计量



第八章 假设检验

- 1、掌握假设检验的概念及步骤。
- 2、假设检验的两类错误
- 3、**熟练掌握单个正态总体均值、方差的检验**
- 4、熟练掌握两个正态总体均值差、方差比的检验
- 5、了解置信区间和假设检验之间的关系



假设检验的一般步骤（四步曲）

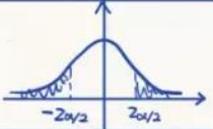
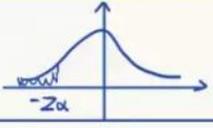
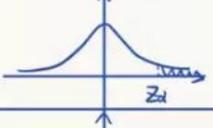
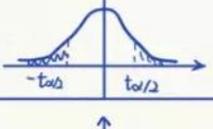
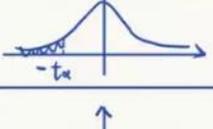
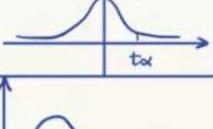
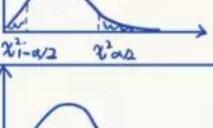
第一步：根据实际问题提出原假设 H_0 和备择假设 H_1

第二步：选取适当的检验统计量，并在 H_0 为真的条件下该统计量的分布已知，并能衡量差异的大小。

第三步：根据显著性水平 α ，求拒绝域。

第四步：计算检验统计量的观测值，检验其是否落入拒绝域，从而作出决策，是接受 H_0 ，还是拒绝 H_0

单个正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 均值 μ 和方差 σ^2 的假设检验

H_0	H_1	检验统计量及其分布	拒绝域图	拒绝域
$\mu = \mu_0$	$\mu \neq \mu_0$	σ^2 已知 $Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$		$ Z \geq Z_{\alpha/2}$
$\mu \geq \mu_0$	$\mu < \mu_0$	σ^2 未知 $t = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$		$Z \leq -Z_{\alpha}$
$\mu \leq \mu_0$	$\mu > \mu_0$			$Z \geq Z_{\alpha}$
$\mu = \mu_0$	$\mu \neq \mu_0$			$ t \geq t_{\alpha/2}(n-1)$
$\mu \geq \mu_0$	$\mu < \mu_0$	μ 未知 $\chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$		$t \leq -t_{\alpha}(n-1)$
$\mu \leq \mu_0$	$\mu > \mu_0$			$t \geq t_{\alpha}(n-1)$
$\sigma^2 = \sigma_0^2$	$\sigma^2 \neq \sigma_0^2$			$\chi^2 \geq \chi^2_{\alpha/2}(n-1)$ 或 $\chi^2 \leq \chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)$
$\sigma^2 \geq \sigma_0^2$	$\sigma^2 < \sigma_0^2$	$\chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$		$\chi^2 \leq \chi^2_{1-\alpha}(n-1)$
$\sigma^2 \leq \sigma_0^2$	$\sigma^2 > \sigma_0^2$			$\chi^2 \geq \chi^2_{\alpha}(n-1)$

八、1.某厂生产的某种型号的电池，其寿命长期以来服从方差 5000 (小时²)的正态分布。现在从生产情况来看，寿命的波动性有所改变。随机取 26 只电池，测出其寿命的样本方差 $s^2 = 9600$ (小时²)。试检验 $H_0: \sigma^2 = \sigma_0^2 = 5000, H_1: \sigma^2 \neq \sigma_0^2$ (取 $\alpha = 0.01$ ；备用数据：

$$\chi_{0.005}^2(25) = 46.93, \chi_{0.005}^2(26) = 48.29, \chi_{0.995}^2(25) = 10.52, \chi_{0.995}^2(26) = 11.16)。$$

2.设某次考试的学生成绩服从正态分布，从中随机的抽取 36 位考生的成绩，算得平均成绩为 66.5，标准差为 15 分。(1) 问在显著水平 $\alpha = 0.05$ 下，是否可以认为这次考试全体考生的平均成绩为 70 分？(2) 在显著水平 $\alpha = 0.05$ 下，是否可以认为这次考试考生的成绩的方差为 16^2 ？

3.某种导线，要求其电阻的标准差不得超过 $0.005(\Omega)$ 。今在生产的一批导线中取样品 9 根，测得 $s=0.007(\Omega)$ 。总体为正态分布，参数均未知。问在 $\alpha=0.05$ 下能否认为这批导线的标准差显著地偏大？