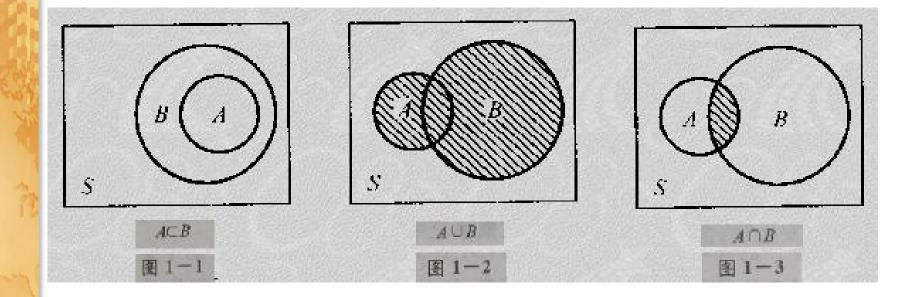
概率论与数理统计总复习

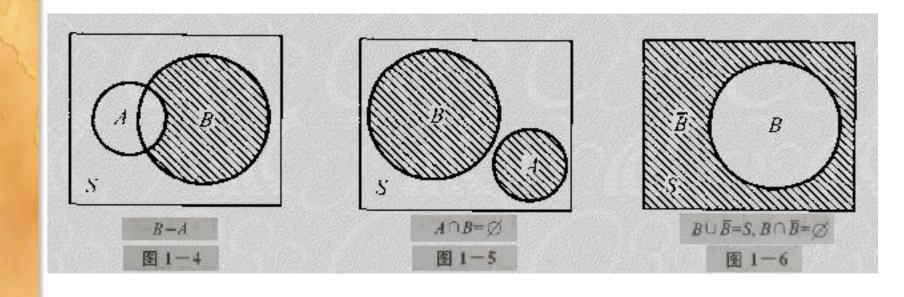
事件间的关系与事件的运算

1. 事件间的关系

- ① 包含关系:事件A发生必然导致B发生,记为 $A \subset B$
- ② 相等关系: $A \subset B \mid B \subset A$, 记为A = B。
- ③ 积事件:事件A与B同时发生,记为AB。
- ④ 和事件:事件A或B至少有一个发生,记为 $A \cup B$
- ⑥ 互斥事件:事件A、B不能同时发生,即 $AB = \phi$,又称A、B为互不相容事件。
- ⑦ **逆事件**: "A不发生"这一事件称为A的逆事件,记为 \overline{A} ,A与 \overline{A} 又称为对立事件。

$$A\overline{A} = \phi$$
, $A \cup \overline{A} = S \Rightarrow \overline{A} = S - A$





2. 事件的运算律

- ① 交換律: $A \cup B = B \cup A$; AB = BA
- ② 结合律: $(A \cup B) \cup C = A \cup (B \cup C);$ (AB)C = A(BC)
- ③ 分配律: $(A \cup B)C = (AC) \cup (BC);$ $A \cup (BC) = (A \cup B)(A \cup C)$
- ④ 对偶律(De Morgan德摩根律):

$$\overline{A \cup B} = \overline{A}\overline{B}; \ \overline{AB} = \overline{A} \cup \overline{B};$$

⑤ 减法: $A - B = A\overline{B}$

概率: 做n次重复试验,事件A发生的次数记为 n_A ,当n很大时,若频率 n_A/n 稳定在常数P附近,则称P为随机事件A发生的概率,记作P(A)=P。

$$f_n(A) \to P(A)(n \to \infty)$$

- 概率的公理化定义:设E是随机试验,S是样本空间,对E的每个随机事件A,赋予一个实数P(A),若它满足:
 - ① 非负性: $0 \le P(A) \le 1$
 - ② 规范性: P(S)=1, S为样本空间(必然事件)
 - ③ 可列可加性: 若事件 $A_1, A_2, \dots, A_n, \dots$ 中 $A_i A_j = \phi, i \neq j$ 则 $P(A_1 \cup A_2 \cup \dots) = P(A_1) + P(A_2) + \dots$

则称P(A)为事件A的发生概率。

概率的性质

- 1. 有限可加性: 有限个两两互斥的事件 A_1, A_2, \dots, A_n 则 $P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) = P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n)$
- 2. \overline{A} 是 \overline{A} 的对立事件,则 $P(\overline{A})=1-P(A)$
- 3. $A \subset B \bigvee P(B-A)=P(B)-P(A)$
- 4. $P(A \cup B) = P(A) + P(B) P(AB)$, 当A, **B**互斥即 $AB = \phi$ 时 $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$
- 5. $P(\phi) = 0, P(S) = 1$
- 6. $P(A) \le 1$
- 推广: $P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C)$ -P(AB) - P(AC) - P(BC)+P(ABC)

等可能概型 (古典概型)

预备知识:排列、组合

- 1. 分类计数原理(加法原理): 设完成一件事有k类方法,每类分别有 m_1, m_2, \dots, m_k 种方法,则完成这件事情共有 $m_1 + m_2 + \dots + m_k$ 种方法.
- 2. 分步计数原理(乘法原理): 设完成一件事有k个步骤,第一步有 m_1 种方法,…,第k步有 m_k 种方法,则完成这件事情共有 $m_1 m_2 \cdots m_k$ 种方法.
- 3. **排列:** 从*n*个不同元素中取出*m*个元素,按一定次序排成一列.

排列数: 从n个不同元素中取出m个元素的所有排列的个数记为 A_n^m , $A_n^m = n(n-1)\cdots(n-m+1) = \frac{n!}{(n-m)!}$ • 注: $A_n^m = nA_{n-1}^{m-1}$, 0! = 1 4. **组合:** 从*n*个不同元素中取出*m*个元素并成一组(与 顺序无关).

组合数: 从n个不同元素中取出<math>m个元素的所有组合的个数, 记为 C_n^m ,

$$C_n^m = \frac{A_n^m}{m!} = \frac{n!}{m!(n-m)!} = \frac{n(n-1)\cdots(n-m+1)}{m!}$$

等可能概型 (古典概型)

- 1. 定义:具有以下性质的随机试验称为等可能概型
 - ① 试验的样本空间的元素只有有限个
 - ② 试验中每个基本事件发生的可能性相同
- 2. 等可能概型中事件概率的计算公式:

$$P(A) = \frac{k}{n}$$

n为随机试验的总的结果数,即样本点的总数,k为事件A包含的结果数。

条件概率

- 1. **定义**:事件A已发生的条件下事件B发生的概率,称为条件概率,记为P(B|A)。
- 例 将一枚硬币抛掷两次,观察其出现正面的情况,设 $A=\{\text{至少有一次为正面}H\}$, $B=\{\text{两次掷出同一面}\}$, $R=\{\text{F}B|A\}$

解: 样本空间S={HH, HT, TH, TT}, A={HH, HT, TH}, B={HH, TT}。则可得:

$$P(B|A) = 1/3$$

条件概率的计算公式:

$$P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)} = \frac{AB$$
中包含的基本事件
A中包含的基本事件

乘法定理: 设P(A)>0,则有P(AB)=P(B|A)P(A)

推广: P(AB)>0, 则有P(ABC)=P(C|AB)P(AB)

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

设 A_1, A_2, \dots, A_n 为n个事件 $(n \ge 2)$,且 $P(A_1, A_2, \dots, A_{n-1}) > 0$

$$P(A_1 A_2 \cdots A_n) = P(A_n \mid A_1 A_2 \cdots A_{n-1}) P(A_1 A_2 \cdots A_{n-1})$$

$$= P(A_n \mid A_1, A_2, \cdots A_{n-1}) P(A_{n-1} \mid A_1, A_2, \cdots A_{n-2}) \cdots P(A_2 \mid A_1) P(A_1)$$

全概率公式

- o 划分: 设S为试验E的样本空间, B_1, B_2, \dots, B_n 为E的一组事件,若
 - ① $B_i B_j = \phi, i \neq j, i, j = 1, 2, \dots, n$
 - ② $B_1 \cup B_2 \cup \cdots \cup B_n = S$ 则称 B_1, B_2, \cdots, B_n 为样本空间S的一个划分.
- 例 E: 掷骰子观察点数

$$S = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$$

 $B_1 = \{1, 2, 3\}, B_2 = \{4, 5\}, B_3 = \{6\}$ 是**S**的一个划分
 $C_1 = \{1, 2, 3\}, C_2 = \{3, 4\}, C_3 = \{5, 6\}$ 不是**S**的一个划分

全概率公式

- \circ 定理: 设随机试验E的样本空间为S,A为E的事件
 - . B_1, B_2, \dots, B_n 为**S**的一个划分,且 $P(B_i) > 0 (i = 1, 2, \dots, n)$

$$P(A) = P(A \mid B_1)P(B_1) + P(A \mid B_2)P(B_2) + \dots + P(A \mid B_n)P(B_n)$$

- ,称之为全概率公式。

(由因得果)

贝叶斯公式(由果溯因)

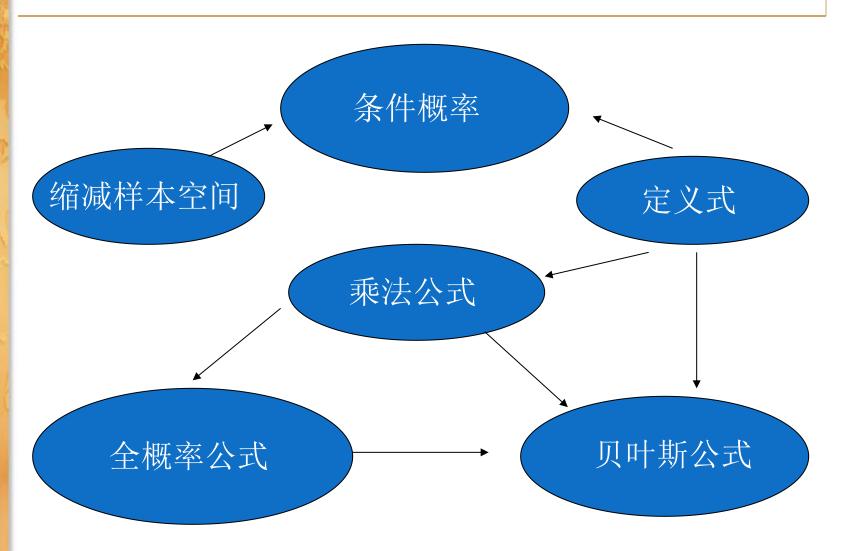
o 设E的样本空间为S,A为E的事件. B_1, B_2, \dots, B_n 为S的一个划分,且 $P(A)>0, P(B_i)>0. (i=1,2,\dots,n)$,则

$$P(B_i|A) = \frac{P(AB_i)}{P(A)} = \frac{P(A|B_i)P(B_i)}{P(A|B_1)P(B_1) + P(A|B_2)P(B_2) + \dots + P(A|B_n)P(B_n)}$$

为贝叶斯 (Bayes) 公式.

- o称 $P(B_i)$ 为先验概率;
- o称 $P(B_i | A)$ 为后验概率.

条件概率小结



独立性

- o 独立事件: 两事件A、B,A发生对B发生没有影响,B发生也对A没有影响,则称两事件相互独立. 即 P(A|B)=P(A) 且P(B|A)=P(B),则 P(AB)=P(A)P(B|A)=P(A)P(B)
- 例 抛甲,乙两枚硬币,A={甲出现正面H},B={乙出现正面H},问A,B同时发生的概率.
- 定理 四对事件 A,B; \overline{A},B ; A,\overline{B} ; $\overline{A},\overline{B}$; 中有一对相互独立,则另外三对也相互独立.
- 独立与互斥的区别:
 - A, B相互独立: P(AB)=P(A)P(B);
 - A,B互斥: P(AB)=0。

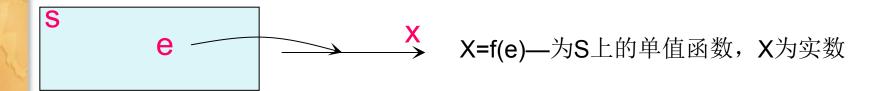
多个事件的独立

定义: 设 A_1, A_2, \dots, A_n 为n个随机事件, 若对 $2 \le k \le n$,

均有:
$$P(A_{i_1}A_{i_2}\cdots A_{i_k}) = \prod_{j=1}^k P(A_{i_j})$$

则称 A_1, A_2, \dots, A_n 相互独立

- 定义 随机试验的结果可以用一个实值变量表示, 这个变量的取值是随机的,但又服从一定的统计规 律性,这种变量称为随机变量,通常用X,Y,Z表 示。
- · 中心问题:将试验结果数量化



- 随机变量分为离散型和连续型:
 - 1. 离散型: X的取值是有限个或可列无限个。
 - 2. 连续型: X的取值是连续的。

分布律

 $P{X=x_k}=p_k(k=1,2,\cdots)$ 称为离散型随机变量X的 分布律,分布律可用列表的方式直观的表示出来

分布律 (概率分布)

- 1、写出可能取值——即写出了样本点2、写出相应的概率——即写出了每一个样本点出现的概率

三种重要的离散型随机变量

1. 两点分布,又称为(0-1)分布

$$\circ$$
 (0-1)分布的分布律为 $X = 0$ 1 $p_k = 1-p = p$

- 也可以写为 $P(X = k) = p^k (1-p)^{1-k}, k = 0,1$
- o 对随机实验,若样本空间只包括两个元素,即 $S = \{e_1, e_2\}$,则一定能在S上定义一个服从(0-1)分布的随机变量,令 $X = \begin{cases} 0 & e = e_1 \\ 1 & e = e_s \end{cases}$
- 例 抛硬币一次,定义随机变量*X*为出现正面的次数,则

$$X = \begin{cases} 0 & 反面 \\ 1 & 正面 \end{cases} \qquad \frac{X \mid 0 \quad 1}{p_k \mid \frac{1}{2} \quad \frac{1}{2}}$$

2. 二项分布

- 将伯努利试验独立地重复进行n次,称为n重伯努利试验。
- o X表示n重伯努利试验中事件A发生的次数,X所有可能取值k=0, 1, 2, ···, n。求 $P\{X=k\}$
- $P\{X=k\} = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}, k = 0,1,2,\dots,n$
- $i \exists q = 1 p$, $\sum_{k=0}^{n} P(X = k) = \sum_{k=0}^{n} C_n^k p^k q^{n-k} = (q+p)^n = 1$
- o 随机变量X服从参数为n,p的二项分布,记为 $X \sim b(n,p)$
- o 当*n*=1时,即为(0-1)分布。

3. 泊松分布(Poisson分布)

若随机变量X的概率分布律为

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

称X服从参数为 λ 的泊松分布,记 $X \sim \pi(\lambda)$

Poisson定理

设 $\lambda > 0$ 是一个常数,n是任意正整数,设 $np_n = \lambda$,则对于任一固定的非负整数k,有

$$\lim_{n \to \infty} C_n^k p_n^k (1 - p_n)^{n-k} = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}$$

二项分布与泊松分布有以下近似公式:

当
$$n \ge 20, p \le 0.05$$
时,
$$C_n^k p^k (1-p)^{n-k} \approx \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}, 其中\lambda = np$$

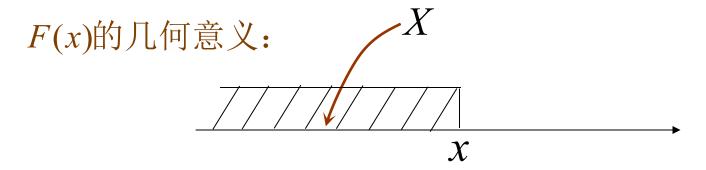
当 $n \ge 100$, $np \le 10$ 时近似公式近似效果更佳。

分布函数

定义: 设X为一个随机变量,x是任意实数,函数 $F(x) = P\{X \le x\}$ 称为随机变量X的概率分布函数,简称分布函数。

由分布函数的定义,有

$$P\{x_1 < X \le x_2\} = P\{X \le x_2\} - P\{X \le x_1\} = F(x_2) - F(x_1)$$



注:分布函数F(x)在x处的函数值表示x落在区间 $(-\infty, x]$ 上的概率。

分布函数

F(x)的性质:

(1)
$$0 \le F(x) \le 1, F(-\infty) = \lim_{x \to -\infty} F(x) = 0, F(+\infty) = \lim_{x \to +\infty} F(x) = 1$$

(2)F(x)是一个不减函数

$$\therefore 0 \le P(x_1 < X \le x_2) = F(x_2) - F(x_1)$$

(3)对于离散型随机变量,若分布律为 $P\{X = x_k\} = p_k$

则其分布函数
$$F(x) = P\{X \le x\} = \sum_{x_k \le x} P\{X = x_k\}$$

概率密度

定义:对于随机变量X的分布函数F(x),若存在非负的函数f(x),使对于任意实数x,有:

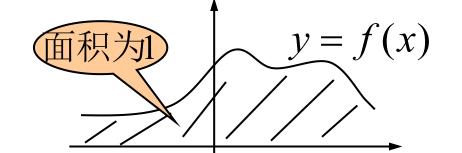
$$F(x) = \int_{-\infty}^{x} f(t)dt$$

则称X为连续型随机变量,

其中f(x) 称为X的概率密度函数,简称概率密度。

f(x)的性质:

- 1) $f(x) \ge 0$
- $2) \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$



 $P\{x_1 < X \le x_2\}$

 X_1 X_2

3) 对于任意的实数 x_1 , $x_2(x_2 > x_1)$

$$P\{x_1 < X \le x_2\} = \int_{x_1}^{x_2} f(t) dt \Longrightarrow P\{X = a\} = 0$$

4) 在f(x)连续点x, F'(x) = f(x)即在f(x)的连续点

$$f(x) = F'(x) = \lim_{\Delta x \to 0} \frac{F(x + \Delta x) - F(x)}{\Delta x} = \lim_{\Delta x \to 0} \frac{P\{x < X \le x + \Delta x\}}{\Delta x}$$

三种重要的连续型随机变量

1. 均匀分布

○ 定义: 设连续型随机变量X具有概率密度函数

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & a < x < b \\ 0 & \text{ 其他} \end{cases}$$

则称X在区间(a, b)上服从均匀分布。记为 $X \sim U(a, b)$

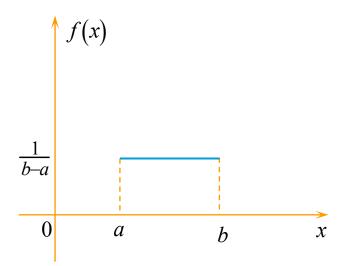
○ 注: *X*落在(*a*, *b*)上任一子区间内的概率只依赖于子区间的长度,而与位置无关。

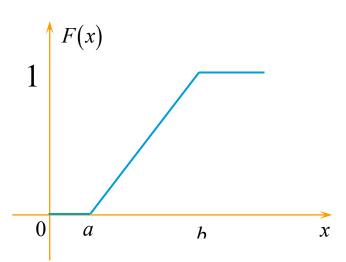
设
$$a \le c < c + l \le b$$

$$\Rightarrow P\{c < X < c + l\} = \int_{c}^{c+l} \frac{1}{b-a} dt = \frac{l}{b-a} \quad ---- 与 c 无 关$$

• 均匀分布的分布函数

$$F(x) = \begin{cases} 0 & x \le a \\ \frac{x-a}{b-a} & a < x < b \\ 1 & x \ge b \end{cases}$$





2. 指数分布

○ 定义: 连续型随机变量X的概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}} & x > 0\\ 0 & \sharp \dot{\Xi} \end{cases} \qquad (\theta > 0)$$

• 指数分布的分布函数

$$F(x) = \begin{cases} 0 & x \le 0 \\ \frac{x}{1 - e^{-\frac{x}{\theta}}} & x > 0 \end{cases}$$
 $(\theta > 0)$

三种重要的连续型随机变量

3. 正态分布

1. 定义:设连续型随机变量X的概率密度为

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

其中 $\mu,\sigma(\sigma>0)$ 为常数,则称X服从参数为 μ,σ 的正态分布(也称为Gauss分布),记为 $X \sim N(\mu,\sigma^2)$

- 2. f(x) 图形的性质:
 - ① 关于 $x = \mu$ 对称

结论: $\forall h > 0, P\{\mu - h < x \le \mu\} = P\{\mu < x \le \mu + h\}$

- ② 当 $x = \mu$ 时,取得最大值 $f(\mu) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}$
- ③ σ 固定,改变 μ , f(x) 的图形不变,沿x轴平移 μ 固定,改变 σ ,由最大值 $f(\mu) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}$ 知, σ 越小,图形越尖,X落在 μ 附近的概率越大。
- ④ $x \to \pm \infty$ 时, $f(x) \to 0$,即曲线以X轴为渐近线。
- 3. 分布函数F(x)

$$F(x) = \int_{-\infty}^{x} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{(t-\mu)^2}{2\sigma^2}} dt = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} \int_{-\infty}^{x} e^{-\frac{(t-\mu)^2}{2\sigma^2}} dt$$

4. 标准正态分布

 $\mu = 0, \sigma = 1$ 时,称X服从标准正态分布, $X \sim N(0,1)$

概率密度函数
$$\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$$

分布函数 $\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{x} e^{-\frac{t^2}{2}} dt$

结论: $\Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$

 $\Phi(x)$ 的函数值见标准正态分布表

例 $X \sim N(0,1)$,求 $P\{-2.01 < X \le 3.25\}$

- 5. 正态分布转变为标准正态分布 引理 若 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$,则 $Z = \frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0,1)$ 结论:
- I. $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 则它的分布函数,可写成: $F(x) = P\{X \le x\} = P\{\frac{X \mu}{\sigma} \le \frac{x \mu}{\sigma}\} = \Phi(\frac{x \mu}{\sigma})$ II. $P\{x_1 < X \le x_2\} = P\{\frac{x_1 \mu}{\sigma} < \frac{X \mu}{\sigma} \le \frac{x_2 \mu}{\sigma}\}$ $= \Phi(\frac{x_2 \mu}{\sigma}) \Phi(\frac{x_1 \mu}{\sigma})$
- III. 正态分布的问题都可以通过线性变换转化为标准正态分布,然后查书中标准正态分布表得解
- 例 $X \sim N(1,4)$,求 $P\{0 < X \le 1.6\}$

随机变量的函数的分布

问题提出:已知随机变量X的概率分布,且已知 Y=g(X),求Y的概率分布。

1. 离散型

离散型随机变量的函数分布律的求法:

- 1. 找出Y=g(X)的所有可能取值
- 2. 找出每个值对应的X取值,将对应概率相加例 设随机变量X具有分布律

求 $Y = X^2$ 的分布律。

→ 关键是找出 Y的等价事件。

2. 连续型

连续型随机变量的函数分布的求法:

- 1. 求 Y=g(X)的取值范围
- 2. 分段讨论
 - ① 在取值范围外的y, $f_{Y}(y) = 0$
 - ② 在取值范围内的y,

$$F_{Y}(y) = P\{Y \le y\} = P\{g(X) \le y\} = P\{X \le g^{-1}(y)\} = F_{X}(g^{-1}(y))$$
$$f_{Y}(y) = (F_{Y}(y))' = (F_{X}(g^{-1}(y)))' = f_{X}(g^{-1}(y)) \cdot (g^{-1}(y))'$$

定程: 设 $X \sim f_X(x), -\infty < x < +\infty, g'(x) > 0$ (或g'(x) < 0)。 Y = g(X), 则 Y具有概率密度为:

$$f_{Y}(y) = \begin{cases} f_{X}(h(y)) \cdot |h'(y)|, & \alpha < y < \beta \\ 0, & \text{ 其他} \end{cases}$$

其中 $\alpha = \min(g(-\infty), g(+\infty)), \beta = \max(g(-\infty), g(+\infty)),$ $h(y) = x \Leftrightarrow y = g(x)$

随机变量的数字特征

- → 1. 期望的定义、定理、性质及求解
- → 2. 方差的定义、性质及求解
- → 3. 六个重要分布的数学期望和方差
- → 4. 切比雪夫不等式

数学期望的定义

定义:设离散型随机变量X的分布律为: $P(X = x_k) = p_k$ $k = 1, 2, \cdots$

若级数 $\sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$ 绝对收敛,则称级数 $\sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$ 的和为随机变量X

的数学期望,记为E(X),即 $E(X) = \sum_{k=0}^{\infty} x_k p_k$

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

定义:设连续型随机变量X的概率概率为f(x),若积分

$$\int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$$
 绝对收敛 (即
$$\int_{-\infty}^{+\infty} |x| f(x) dx < \infty$$
)

则称积分 $\int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$ 的值为随机变量X的数学期望,记为E(X)

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

数学期望简称期望,又称均值。

定理

定理: 设Y是随机变量X的函数: Y = g(X)(g是连续函数),

◎ X是离散型随机变量,它的分布律为:

$$P(X = x_k) = p_k, k = 1, 2, \dots$$

若
$$\sum_{k=1}^{\infty} g(x_k) p_k$$
绝对收敛,则有 $E(Y) = E[g(X)] = \sum_{k=1}^{\infty} g(x_k) p_k$

◎ X是连续型随机变量,它的概率密度为f(x)

若
$$\int_{-\infty}^{+\infty} g(x)f(x)dx$$
 绝对收敛

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

定理的重要意义在于我们求E(Y)时,不必算出Y的分布律或概率密度,而只要利用X的分布律或概率密度就可以了。

E(X)的性质

- 1. 设C是常数,则有E(C) = C
- 2. 设X是一个随机变量,C是常数,则有E(CX) = CE(X)
- 3. 设X,Y是两个随机变量,则有E(X+Y) = E(X) + E(Y) 将上面三项合起来就是: E(aX+bY+c) = aE(X) + bE(Y) + c
- 4. 设X,Y是相互独立的随机变量,则有E(XY) = E(X)E(Y)

方差

定义:

设X是一个随机变量,若 $E\{[X-E(X)]^2\}$ 存在,则称其为X的方差,记为D(X)或Var(X),即 $D(X)=Var(X)=E\{[X-E(X)]^2\}$

将 $\sqrt{D(X)}$ 记为 $\sigma(X)$,称为X的标准差或均方差,它是与随机变量X具有相同量纲的量。

方差D(X)刻画了X取值的分散程度,它是衡量X取值分散程度的一个尺度。若X取值比较集中,则D(X)较小,反之,若X取值比较分散,则D(X)较大。

对于**离散型**随机变量X,其分布律为: $P(X=x_k)=p_k$ $k=1,2,\cdots$

$$D(X) = \sum_{k=1}^{\infty} [x_k - E(X)]^2 p_k$$

对于连续型随机变量X,其概率密度为f(x),

$$D(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} [x - E(X)]^2 f(x) dx$$

此外,利用数学期望的性质,可得方差得计算公式:

$$D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2$$

事实上,
$$D(X) = E\{[X - E(X)]^2\} = E\{X^2 - 2XE(X) + [E(X)]^2\}$$

= $E(X^2) - 2E(X)E(X) + [E(X)]^2$
= $E(X^2) - [E(X)]^2$

方差的性质

- 1. 设C是常数,则D(C) = 0
- 2. 设X是随机变量,C是常数,则有 $D(CX) = C^2D(X)$
- 3. 设X,Y是两个随机变量,则有 $D(X+Y)=D(X)+D(Y)+2E\{[X-E(X)][Y-E(Y)]\}$ 特别,若X,Y相互独立,则有D(X+Y)=D(X)+D(Y)综合上述三项,设X,Y相互独立,a,b,c是常数,则 $D(aX+bY+c)=a^2D(X)+b^2D(Y)$
- 4. $D(X) = 0 \Leftrightarrow P(X = C) = 1$ 且C = E(X) $\Leftrightarrow X$ 以概率1取常数C = E(X)

独立的n个正态变量的线性组合仍服从正态分布:

$$C_0 + C_1 X_1 + C_2 X_2 + \dots + C_n X_n$$

 $\sim N(C_0 + C_1 \mu_1 + \dots + C_n \mu_n, C_1^2 \sigma_1^2 + C_2^2 \sigma_2^2 + \dots + C_n^2 \sigma_n^2)$

$$C_1, C_2 \cdots C_n$$
是不全为0的常数

如: $X \sim N(1,3)$, $Y \sim N(2,4)$ 且X, Y相互独立, 则 $Z = 2X - 3Y \sim N(-4,48)$

一般若
$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
, $Y = aX + b \Rightarrow Y \sim N(a\mu + b, a^2\sigma^2)$

6种常见分布的期望与方差

分布	分布律或密度函数	数学期望	方差
0-1分布	$P(X = k) = p^{k} (1-p)^{1-k}$ k = 0,1	p	<i>p</i> (1- <i>p</i>)
二项分布b(n,p)	$P(X = k) = C_n^k p^k (1 - p)^{n - k}$ $k = 0, 1,, n$	пр	<i>np</i> (1- <i>p</i>)
泊松分布 π(λ)	$P(X = k) = \lambda^{k} e^{-\lambda} / k!$ $k = 0, 1,,$	λ	λ
均匀分布U(a,b)	$f(x) = \begin{cases} 1/(b-a), a < x < b \\ 0, 其它 \end{cases}$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$
指数分布 EP(θ)	$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}}, & x > 0\\ 0, & \text{其它} \end{cases}$	θ	θ^2
正态分布 $N(\mu,\sigma^2)$	$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} - \infty < x < \infty$	μ	σ^2

定理 (切比雪夫不等式)

设X是随机变量,若D(X)存在,则对任何 $\varepsilon > 0$,有

$$P(|X - E(X)| \ge \varepsilon) \le \frac{D(X)}{\varepsilon^2}.$$

切比雪夫不等式的等价形式

$$P(|X-E(X)|<\varepsilon) \ge 1-\frac{D(X)}{\varepsilon^2}.$$

注:

- 1. 切比雪夫不等式可用来估计不是服从正态分布的随机变量落在E(X)附近的概率。
- 2. 切比雪夫不等式的主要作用是进行概率论的理论研究。

样本及抽样分布

- →1. 样本的定义(独立同分布)
- → 2. 统计量的定义和判别
- → 3. 统计学三大分布的定义和图形轮廓
- → 4. 三大分布的分位点定义

样本

- \triangleright 总体: 试验中全部可能的观察值(研究对象的全体,如一批灯泡),一个总体对应于一个随机变量X。
- ▶ <mark>个体:</mark> 每个可能观察值称为个体(组成总体的每个元素,如某个灯泡)
- ▶ <mark>抽样:</mark> 从总体*X*中抽取有限个个体对总体进行观察的 取值过程。
- ▶ 随机样本: 随机抽取的n个个体的集合($X_1,X_2,...,X_n$),n 为样本容量。
- \cap 简单随机样本:满足以下两个条件的随机样本 $(X_1,X_2,...,X_n)$
 - 1. 每个 X_i 与X同分布
 - $2. X_1, X_2, ..., X_n$ 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。

统计量

• 统计量: 设 $X_1, X_2, ..., X_n$ 是总体X的样本,则函数 $g(X_1, X_2, ..., X_n)$ 如果不包含任何未知参数则称为样本 $X_1, X_2, ..., X_n$ 的一个统计量。

简言之,样本的不含任何未知参数的函数。

思考题:

设在总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 中抽取样本 (X_1, X_2, X_3) ,其中 μ 已知, σ^2 未知指出在 $(1)X_1 + X_2 + X_3$ $(2)X_2 + 2\mu$ $(3) \max(X_1, X_2, X_3)$ $(4) \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^3 X_i^2$ $(5) |X_3 - X_1|$

哪些是统计量,哪些不是统计量,为什么?

答:只有(4)不是统计量。

常用的统计量

- 1. 样本平均值: $\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$
- 2. 样本方差: $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_i \overline{X})^2 = \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^{n} X_i^2 n \overline{X}^2 \right)$
- 3. 样本均方差: $S = \sqrt{S^2} = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_i \overline{X})^2}$
- 4. 样本k阶(原点)矩: $A_k = \overline{X^k} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k, k = 1, 2, \cdots$
- 5. **样本**於中心矩: $B_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i \overline{X})^k, k = 2, 3, \dots$

统计学三大分布

定义: 设随机变量 $X_1, X_2, \dots X_n$ 相互独立, $X_i \sim N(0,1)$ ($i = 1, 2, \dots, n$)

则称
$$\chi^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2$$
 (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

定义: 设 $X \sim N(0,1), Y \sim \chi^2(n),$ 并且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 $t \sim t(n)$

定义: 设 $U \sim \chi^2(n_1), V \sim \chi^2(n_2), \underline{\perp}U, V$ 独立,

则称随机变量 $F = \frac{U/n_1}{V/n_2}$ 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

- 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:

设
$$Y_i \sim \chi^2(n_i)$$
,且 Y_1, Y_2, \dots, Y_m 相互独立,则 $\sum_{i=1}^m Y_i \sim \chi^2\left(\sum_{i=1}^m n_i\right)$

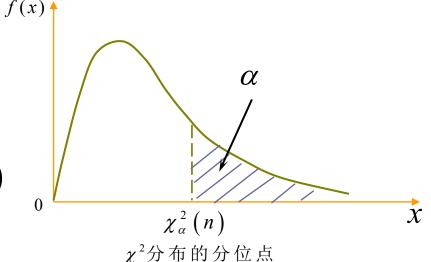
对给定的概率 α , $0 < \alpha < 1$,

称满足条件 $\int_{\chi_{\alpha}^{2}(n)}^{\infty} f(y) dy = \alpha$

的点 $\chi_{\alpha}^{2}(n)$ 为 $\chi^{2}(n)$ 分布的

上 α 分位点,上 α 分位点 $\chi^2_{\alpha}(n)$

的值可查 χ^2 分布表.



例: $\alpha = 0.1, n = 25$ $\chi_{0.1}^{2}(25) = 34.381$

t分布

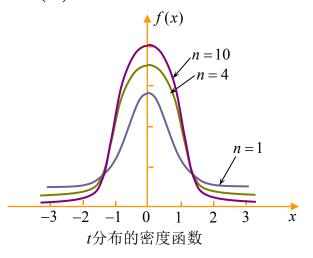
定义: 设 $X \sim N(0,1), Y \sim \chi^2(n)$,并且X, Y相互独立,

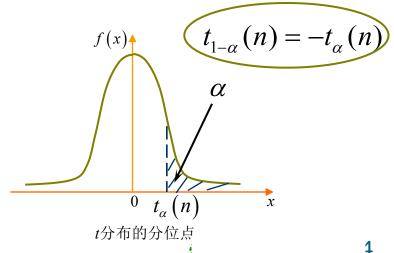
则称随机变量 $t = \frac{X}{\sqrt{Y/n}}$ 服从自由度为n的t分布,记为 $t \sim t(n)$

$$t(n)$$
分布的概率密度为: $h(t) = \frac{\Gamma(\frac{n+1}{2})}{\sqrt{n\pi} \Gamma(\frac{n}{2})} \left(1 + \frac{t^2}{n}\right)^{-\frac{n+1}{2}}, -\infty < t < +\infty$

对给定的 α , $0 < \alpha < 1$, 称满足条件 $\int_{t_{\alpha}(n)}^{\infty} h(t) dt = \alpha$ 的点 $t_{\alpha}(n)$

为t(n)分布的上 α 分位点。t分布的上 α 分位点可查分布表





* *F*分布

☆ 定义: 设 $U \sim \chi^2(n_1), V \sim \chi^2(n_2),$ 且X, Y独立,

则称随机变量 $F = \frac{U/n_1}{V/n_2}$ 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

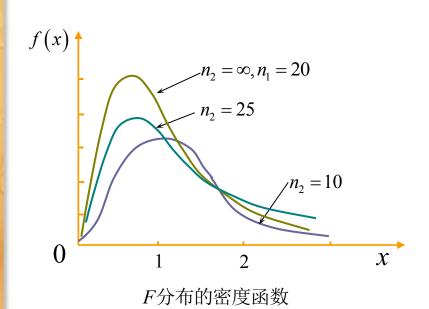
性质: $F \sim F(n_1, n_2)$,则 $F^{-1} \sim F(n_2, n_1)$

 $F(n_1,n_2)$ 分布的概率密度为:

$$\psi(y) = \begin{cases} \frac{\Gamma[(n_1 + n_2)/2](n_1/n_2)^{n_1/2} y^{(n_1/2)-1}}{\Gamma(n_1/2)\Gamma(n_2/2)[1 + (n_1y/n_2)]^{(n_1+n_2)/2}}, & y > 0\\ 0, & \text{ $\sharp \, \dot{\mathbb{C}}$} \end{cases}$$

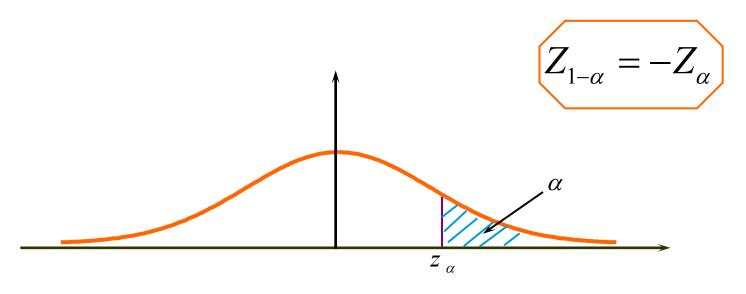
对于给定的 α , $0 < \alpha < 1$, 称满足条件 $\int_{F_{\alpha}(n_1,n_2)}^{\infty} f(x,n_1,n_2) dx = \alpha$ 的点 $F_{\alpha}(n_1,n_2)$ 为 $F(n_1,n_2)$ 分布的上 α 分位点。 $F_{\alpha}(n_1,n_2)$ 的值可查F分布表

$$F_{1-\alpha}(n_1,n_2) = [F_{\alpha}(n_2,n_1)]^{-1}$$



例如: $F_{0.95}(5,10)$ $= \frac{1}{F_{0.05}(10,5)} = \frac{1}{4.74} = 0.211.$ α $F_{\alpha}(n_1,n_2)$ \mathcal{X} F分布的分位点

此外,设 $X \sim N(0,1)$,若 Z_{α} 满足条件 $P\{X > Z_{\alpha}\} = \alpha, 0 < \alpha < 1$ 则称点 Z_{α} 为标准正态分布的上 α 分位点。



参数估计

- →1. 矩估计法(三步法)
- → 2. 最大似然估计法 (三步法)
- ◆ 3. 估计量三大评选标准的定义及证明 (无偏性、有效性、相合性)
- → 4. 单个正态总体均值和方差的区间估计

矩估计法

设总体X的分布函数为 $F(x;\theta_1,\theta_2,\cdots,\theta_k),(\theta_1,\theta_2,\cdots,\theta_k)$ 是待估计的未知参数,假定总体X的k阶原点矩 $E(X^k)$ 存在,

则有:
$$E(X^{\nu}) = \mu_{\nu}(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k)$$
 $\nu = 1, 2, \dots, k,$ 对于样本 $X = (X_1, X_2, \dots, X_n),$

其v阶样本矩是:
$$A_{v} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i}^{v}$$
 $v = 1, 2, \dots, k$

用样本矩作为总体矩的估计,即令:

$$\begin{cases} \mu_{1}(\theta_{1}, \theta_{2}, \cdots, \theta_{k}) = A_{1} \\ \mu_{2}(\theta_{1}, \theta_{2}, \cdots, \theta_{k}) = A_{2} \\ \vdots \\ \mu_{k}(\theta_{1}, \theta_{2}, \cdots, \theta_{k}) = A_{k} \end{cases}$$

解此方程即得 $(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k)$ 的一个矩估计量 $(\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2, \dots, \hat{\theta}_k)$

最大似然估计的求法

1. 单参数

- ① 写出似然函数 $L(\theta)$
- ② 求 $\hat{\theta}$,使得 $L(\hat{\theta})$ 为 $L(\theta)$ 的最大值,求法如下: 求使得方程 $L'(\theta) = 0$ 的 θ 又 $L(\theta)$ 与 $\ln L(\theta)$ 在同一 θ 处取得极值,因此, θ 的最大似然估计值可从方程 $\left(\ln L(\theta)\right)' = 0$ 中求得 称 $\left(\ln L(\theta)\right)' = 0$ 为似然方程

最大似然估计法

- 2. 双参数
- 似然函数

$$L(\theta_1, \theta_2) = p(x_1; \theta_1, \theta_2) \cdot p(x_2; \theta_1, \theta_2) \cdot \cdots \cdot p(x_n; \theta_1, \theta_2)$$

• 似然方程

$$\begin{cases} \frac{\partial \ln L(\theta_1, \theta_2)}{\partial \theta_1} = 0 \\ \frac{\partial \ln L(\theta_1, \theta_2)}{\partial \theta_2} = 0 \end{cases}$$

估计量的评选标准

对总体的未知参数可用不同方法求得不同的估计量, 如何评价好坏?

通常用三条标准检验: 无偏性, 有效性, 相合性

→ 无偏性

定义: 若参数 θ 的估计量 $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$,满足 $E(\hat{\theta}) = \theta$,则称 $\hat{\theta}$ 是 θ 的一个无偏估计量。

若 $E(\hat{\theta}) \neq \theta$,那么 $E(\hat{\theta}) - \theta$ 称为估计量 $\hat{\theta}$ 的偏差 若 $\lim_{n \to \infty} E(\hat{\theta}) = \theta$,则称 $\hat{\theta}$ 是 θ 的渐近无偏估计量

▶ 有效性

* 定义: 设 $\hat{\theta}_1$, $\hat{\theta}_2$ 是 θ 的两个无偏估计,如果 $D(\hat{\theta}_1) \leq D(\hat{\theta}_2)$,对一切 $\theta \in \Theta$ 成立,且至少对某一个 $\theta \in \Theta$ 上式中的不等式成立,则称 $\hat{\theta}_1$ 比 $\hat{\theta}_2$ 有效。

➡相合性

章定义: 设 $\hat{\theta}(X_1, \dots, X_n)$ 为参数 θ 的估计量, 若对于任意 $\theta \in \Theta$,当 $n \to +\infty$ 时, $\hat{\theta}$ 依概率收敛于 θ 、 即 $\forall \varepsilon > 0$,有: $\lim_{n \to +\infty} P\{|\hat{\theta} - \theta| \ge \varepsilon\} = 0$ 成立, 则称 $\hat{\theta}$ 为 θ 的相合估计量或一致估计量

正态总体均值与方差的区间估计

单个正态总体 $N(\mu,\sigma^2)$ 的情形

 X_1, X_2, \dots, X_n 来自 $N(\mu, \sigma^2), \overline{X}$ 和 S^2 分别为样本均值和方差,置信度为 $1-\alpha$

1. 均值μ的置信区间

(1) σ^2 已知时

 $ar{X}$ 是 μ 的无偏估计,由 $\dfrac{ar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N\left(0,1\right)$ 1— α $fP\left\{\left|\dfrac{ar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}\right| < Z_{\alpha/2}\right\} = 1 - \alpha$ $Z_{\alpha/2}$

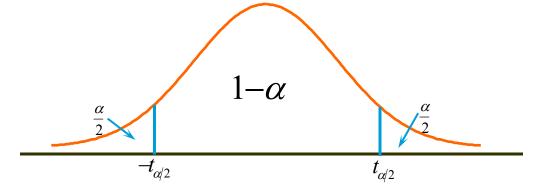
$$\mathbb{EP}\left\{ \overline{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} Z_{\alpha/2} < \mu < \overline{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} Z_{\alpha/2} \right\} = 1 - \alpha$$

置信区间为:
$$\left(\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} Z_{\alpha/2}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} Z_{\alpha/2} \right)$$





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



有
$$P\left\{-t_{\alpha/2}\left(n-1\right) < \frac{\overline{X}-\mu}{S/\sqrt{n}} < t_{\alpha/2}\left(n-1\right)\right\} = 1-\alpha$$

$$\mathbb{RP}\left\{ \overline{X} - \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2} \left(n - 1 \right) < \mu < \overline{X} + \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2} \left(n - 1 \right) \right\} = 1 - \alpha$$

置信区间为:
$$\left(\overline{X} - \frac{S}{\sqrt{n}}t_{\alpha/2}(n-1), \overline{X} + \frac{S}{\sqrt{n}}t_{\alpha/2}(n-1)\right)$$

2. 方差 σ^2 的置信区间

设u未知

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

有
$$P\left\{\chi_{1-\alpha/2}^{2}(n-1)<\frac{(n-1)S^{2}}{\sigma^{2}}<\chi_{\alpha/2}^{2}(n-1)\right\}=1-\alpha$$

即
$$P\left\{\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\alpha/2}(n-1)} < \sigma^2 < \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)}\right\} = 1-\alpha$$
 均方差 σ 的置信度为 $1-\alpha$ 的景信区间息 4 4.2

的置信区间是什么?

置信区间为:
$$\left(\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\alpha/2}(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)}\right)$$

正态总体均值、方差的置信区间与单侧置信限 (置信度 $1-\alpha$)

	待估 参数	其他 参数	₩的分布	置信区间	单侧置信限
	μ	σ^2 已知	$Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0,1)$	$\left(ar{X}\pmrac{oldsymbol{\sigma}}{\sqrt{n}}Z_{lpha/2} ight)$	$\overline{\mu} = \overline{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} Z_{\alpha}$ $\underline{\mu} = \overline{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} Z_{\alpha}$
一个正态总体	μ	σ²未知	$t = \frac{\overline{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$	$\left(\bar{X}\pm\frac{S}{\sqrt{n}}t_{\alpha/2}(n-1)\right)$	$\overline{\mu} = \overline{X} + \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha} (n-1)$ $\underline{\mu} = \overline{X} - \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha} (n-1)$
体	σ^2	μ未知	$\chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$	$\left(\frac{(n-1)S^{2}}{\chi_{\alpha/2}^{2}(n-1)}, \frac{(n-1)S^{2}}{\chi_{1-\alpha/2}^{2}(n-1)}\right)$	$\overline{\sigma^2} = \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-a}^2 (n-1)}$ $\underline{\sigma^2} = \frac{(n-1)S^2}{\chi_a^2 (n-1)}$
	$\mu_{\scriptscriptstyle m l} - \mu_{\scriptscriptstyle m 2}$	σ ₁ ² , σ ₂ ² 已知	$Z = \frac{\left(\overline{X} - \overline{Y}\right) - \left(\mu_1 - \mu_2\right)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$	$\left(\bar{X} - \bar{Y} \pm Z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}\right)$	$\overline{\mu_{1} - \mu_{2}} = X - Y + Z_{\bullet} \sqrt{\frac{\sigma_{1}^{2}}{n_{1}} + \frac{\sigma_{2}^{2}}{n_{2}}}$ $\underline{\mu_{1} - \mu_{2}} = X - Y - Z_{\bullet} \sqrt{\frac{\sigma_{1}^{2}}{n_{1}} + \frac{\sigma_{2}^{2}}{n_{1}}}$
两个正态总体	$\mu_1 - \mu_2$	$\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ $= \sigma^2 未知$	$t = \frac{\left(\overline{X} - \overline{Y}\right) - \left(\mu - \mu_{2}\right)}{S_{w}\sqrt{\frac{1}{n_{1}} + \frac{1}{n_{2}}}} \sim t\left(n_{1} + n_{2} - 2\right)$	$\left(\bar{X} - \bar{Y} \pm t_{\alpha \beta} \left(n_1 + n_2 - 2\right) S_{\nu} \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}\right)$	$ \frac{\overline{\mu_{1} - \mu_{2}} = \bar{X} - \bar{Y} + t_{\alpha}(r_{1} + r_{2} - 2) S_{\nu} \sqrt{\frac{1}{r_{1}} + \frac{1}{r_{2}}}}{\underline{\mu_{1} - \mu_{2}} = \bar{X} - \bar{Y} - t_{\alpha}(r_{1} + r_{2} - 2) S_{\nu} \sqrt{\frac{1}{r_{1}} + \frac{1}{r_{2}}} $
-	$rac{oldsymbol{\sigma}_1^2}{oldsymbol{\sigma}_2^2}$	μ,μ ₂ 未知	$F = \frac{S_1^2/S_2^2}{\sigma_1^2/\sigma_2^2} \sim F(n_1 - 1, n_2 - 1)$	$\begin{pmatrix} \frac{S_{1}^{2}}{S_{2}^{2}} \frac{1}{F_{\alpha/2} (n_{1}-1, n_{2}-1)}, \\ \frac{S_{1}^{2}}{S_{2}^{2}} \frac{1}{F_{1-\alpha/2} (n_{1}-1, n_{2}-1)} \end{pmatrix}$	$\begin{split} & \overline{\left(\frac{\sigma_{1}^{2}}{\sigma_{2}^{2}}\right)} = \frac{S_{1}^{2}}{S_{2}^{2}} \frac{1}{F_{1-\alpha} \left(n_{1}-1, n_{2}-1\right)} \\ & \underline{\left(\frac{\sigma_{1}^{2}}{\sigma_{2}^{2}}\right)} = \frac{S_{1}^{2}}{S_{2}^{2}} \frac{1}{F_{\alpha} \left(n_{1}-1, n_{2}-1\right)} \end{split}$

假设检验

- → 1. 假设检验的定义
- → 2. 假设检验的三步法
- ◆3. 单个正态总体均值和方差的假设检验统计量和拒绝域

问题:设 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, σ 已知, μ 未知。给定 μ_0 ,问 $\mu = \mu_0$?

假设 H_0 : $\mu = \mu_0$, H_1 : $\mu \neq \mu_0$. H_0 称为原假设(零假设), H_1 称为备择假设(对立假设)。 通过某种方式确定常数k。若 $|\bar{x} - \mu_0| < k$,则接受 H_0 ,若 $|\bar{x} - \mu_0| \ge k$,则拒绝 H_0 (接受 H_1)。

犯两类错误的概率:

若 H_0 为真而被拒绝,我们称为犯第一类错误(又称犯"弃真"错误,其概率记为 α 。一般, $\alpha \leq 0.1$.

若 H_0 为假而被接受,我们称为犯第二类错误(又称犯"取伪"错误,其概率记为 β 。

记 $P(拒绝H_0|H_0)$ 为真) = $\alpha = P_{\mu_0}$ (拒绝 H_0).

取检验统计量为
$$Z = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}}$$

$$\alpha = P(|\overline{X} - \mu_0| \ge k) = P\left(|Z| \ge \frac{k}{\sigma/\sqrt{n}}\right) = 2P\left(Z \ge \frac{k}{\sigma/\sqrt{n}}\right)$$

$$\mathbb{P}\left(Z \ge \frac{k}{\sigma/\sqrt{n}}\right) = \frac{\alpha}{2}$$

我们称拒绝 H_0 的区域W为拒绝域,将接受 H_0 的区域称为接受域。

$$H_0$$
的拒绝域为 $W=\{\mid Z\mid \geq Z_{\alpha/2}\mid \}$, H_0 的接受域为 $\overline{W}=\{\mid Z\mid < Z_{\alpha/2}\mid \}$ 。

Z检验法 (σ² 已知)

原假设 H ₀	备择假设 <i>H</i> ₁	检验统计量及其 H ₀ 为真时的分布	拒绝域
$\mu = \mu_0$	$\mu \neq \mu_0$	$Z = \frac{\overline{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}}$	$ Z \ge z_{\alpha/2}$
$\mu \geq \mu_0$	$\mu < \mu_0$	$\sim N(0,1)$	$Z \leq -z_{\alpha}$
$\mu \leq \mu_0$	$\mu > \mu_0$		$Z \ge z_{\alpha}$

t 检验法 (σ² 未知)

原假设 H ₀	备择假设 <i>H</i> ₁	检验统计量及其 H ₀ 为真时的分布	拒绝域
$\mu = \mu_0$	$\mu \neq \mu_0$	$t = \frac{\overline{X} - \mu_0}{S}$	$ t \ge t_{\frac{\alpha}{2}}$
$\mu \ge \mu_0$	$\mu < \mu_0$	$t = \frac{S}{\sqrt{n}}$ $\sim t(n-1)$	$t \leq -t_{\alpha}$
$\mu \leq \mu_0$	$\mu > \mu_0$		$t \geq t_{\alpha}$

关于 σ 的检验(χ 检验法)

原假设 <i>H</i> ₀	备择假设 <i>H</i> ₁	检验统计量及其在 H ₀ 为真时的分布	拒绝域
$\sigma^2 = \sigma_0^2$	$\sigma^2 \neq \sigma_0^2$	$n^2 - (n-1)S^2$	$\chi^{2} \leq \chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^{2}(\boldsymbol{n}-1)$ 或 $\chi^{2} \geq \chi_{\frac{\alpha}{2}}^{2}(\boldsymbol{n}-1)$
$\sigma^2 \geq \sigma_0^2$	$\sigma^2 < \sigma_0^2$	$\chi^{2} = \frac{(\boldsymbol{n}-1)\boldsymbol{S}^{2}}{\sigma_{0}^{2}}$ $\sim \chi^{2}(\boldsymbol{n}-1)$	$\chi^2 \leq \chi_{1-\alpha}^2(\boldsymbol{n}-1)$
$\sigma^2 \leq \sigma_0^2$	$\sigma^2 > \sigma_0^2$	(μ未知)	$\chi^2 \ge \chi_\alpha^2 (\boldsymbol{n} - 1)$

基本初等函数导数公式表1

函数y=f(x)	导函数 y'= f'(x)
y=c	y'= 0
$y=x^{\alpha}$ $(\alpha \in \mathbb{R})$	$y' = \alpha x^{\alpha-1}$
$y=a^{x}(a>0, a \neq 0)$	$y'=a^x \ln a$
$y=\log_{a}x$ (a>0, a \neq 1, x>0	$y' = \frac{1}{x} \log_a e = \frac{1}{x \ln a}$
y=1nx	$y' = \frac{1}{x}$

基本初等函数导数公式表2

函数y=f(x)	导函数 $y'=f'(x)$
y=sinx	$y' = \cos x$
y=cosx	$y' = -\sin x$
y=tanx	$y' = \frac{1}{\cos^{2} x}$
y=cotx	$y' = -\frac{1}{\sin^2 x}$

基本求导公式

1.
$$c' = 0$$

2.
$$(x^{\alpha})' = \alpha x^{\alpha-1}$$

3.
$$(a^x)' = a^x \ln a$$

4.
$$(e^x)' = e^x$$

5.
$$(\log_a x)' = \frac{1}{x \ln a}$$

6.
$$(\ln x)' = \frac{1}{x}$$

$$7. (\sin x)' = \cos x$$

$$8. (\cos x)' = -\sin x$$

9.
$$(\tan x)' = \sec^2 x$$

$$10. (\cot x)' = -\csc^2 x$$

11.
$$(\arcsin x)' = \frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$$
 (-1 < x < 1)

12.
$$(\arccos x)' = -\frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$$
 (-1 < x < 1)

13.
$$(\arctan x)' = \frac{1}{1+x^2}$$

14.
$$(\operatorname{arccot} x)' = -\frac{1}{1+x^2}$$

15.
$$(\sec x)' = \sec x \tan x$$

16.
$$(\csc x)' = -\csc x \cot x$$

函数的和、差、积、商的求导法则

设函数 u = u(x)及v = v(x)在点x可导,则 $u \pm v$,

$$u \cdot v$$
, $\frac{u}{v} (v \neq 0)$ 在点 x 处也可导,且

1.
$$(u\pm v)'=u'\pm v'$$
 可以推广到有限个

$$(uv)' = u'v + uv'$$

特别地,
$$(Cu)' = Cu'$$
. C为常数.

$$3. \qquad \left(\frac{u}{v}\right)' = \frac{u'v - uv'}{v^2}$$