

1 第一章

1.1 事件及其运算, 概率及其性质

- 样本空间: 所有样本点的集合. 通常用 Ω 或 S 表示
- 样本点: 通常用 ω 表示

-
- 事件: 是样本空间的子集. 大写字母表示.
 - 必然事件: Ω
 - 不可能事件: \emptyset

-
- 子事件: $A \subset B$, 表示A发生则B一定发生
 - 事件相等: $A \subset B \wedge B \subset A$, 则 $A = B$.
 - 事件和: $A \cup B$, 表示A和B至少有一个发生.
 - 事件积: $A \cap B$, 表示A和B同时发生.
 - 事件互斥: $A \cap B = \emptyset$.
 - 事件差: $A - B$ 或 AB^c , A发生而B不发生.

-
- 分配律: $A(B + C) = AB + AC$, $A - (B + C) = A - B - C$
 - 摩根律: $\overline{\bigcup_{i=1}^n A_i} = \bigcap_{i=1}^n \overline{A_i}$, $\overline{\bigcap_{i=1}^n A_i} = \bigcup_{i=1}^n \overline{A_i}$

1.2 概率的定义及其性质

- 概率的定义
 - 古典概型
计算一个事件包含的基本事件个数, 由此得出概率.
1. (有限性)实验结果只有有限个.
 2. (等可能性)每个基本事件发生的可能性相同.
- Bernoulli试验. 概率=事件发生次数/总试验次数.

- 性质

1. 单调性 $A \subset B \Rightarrow P(A) \leq P(B)$

2. $P(\hat{A}) = 1 - P(A)$

3. (加法定理)

$$P\left(\sum_{k=1}^n A_k\right) = \sum_{k=1}^n P(A_k) - \sum_{1 \leq i < j \leq n} P(A_i A_j) + \sum_{1 \leq i < j < k \leq n} P(A_i A_j A_k) - \cdots + (-1)^{n+1} P(A_1 \cdots A_n)$$

4. 次可加性 $P\left(\sum_{n=1}^{\infty} A_n\right) \leq \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n)$

5. 下连续性

6. 上连续性

- 例题

1. 求证对任意 n 个事件 A_1, \cdots, A_n 有,

$$P\left(\prod_{k=1}^n A_k\right) \geq \sum_{k=1}^n P(A_k) - n + 1$$

解: $P\left(A_n \prod_{k=1}^{n-1} A_k\right) \geq P(A_n) + P\left(\prod_{k=1}^{n-1} A_k\right) - 1$

1.3 古典概型和几何概率

1.3.1 计数原理

- 乘法原理

- 加法原理

- 排列组合

◦ 从 n 个不同元素, 有放回地取 r 个形成组合, 有 $\binom{n+r-1}{r}$ 种.

◦ 多组组合模式(对应多项分布). 不尽相异元素的排列模式.

多组组合模式：有 n 个不同元素, 要把它们分为 k 个不同的组, 使得各组依次有 n_1, n_2, \dots, n_k 个元素, 其中 $n_1 + n_2 + \dots + n_k = n$, 则一共有

$$\frac{n!}{n_1! \cdot n_2! \cdot \dots \cdot n_k!}$$

种不同分法.

不尽相异元素的排列模式 有 n 个元素, 属于 k 个不同的类, 同类元素之间不可辨认, 各类元素分别有 n_1, n_2, \dots, n_k 个, 其中 $n_1 + n_2 + \dots + n_k = n$, 要把它们排成一列, 则一共有

$$\frac{n!}{n_1! \cdot n_2! \cdot \dots \cdot n_k!}$$

种不同排法.

1.3.2 古典概型

• 例题

1. n 男 m 女排圈, 女不邻. 问排法.

解: 找一个男生为队首, 插入女生在前 n 个空位(插入到最后和最前是一样的), 再绕成圈.

这时有 $|A| = (n-1)! \binom{n}{m} m!$ 种.

再除以 $|\Omega| = \frac{(n+m)!}{(m+n)!}$ 即可.

最后答案: $\binom{n}{m} / \binom{n+m-1}{m}$

2. 火柴盒问题. 2个火柴盒, 每个有 n 根. 每次随机拿一个盒的一根, 某次发现空了. 求此时另一盒中有 m 根的概率.

解: $|\Omega| = 2^{2n-m+1}, |A| = 2 \cdot \binom{2n-m}{n}$

3. 21本书分给17人. 6人0本, 5人1本, 2人2本, 4人3本.

$|A| = \frac{17!}{6!5!2!4!} \frac{21!}{(0!)^6(1!)^5(2!)^2(3!)^4}$
 $|\Omega| = 17^{21}$

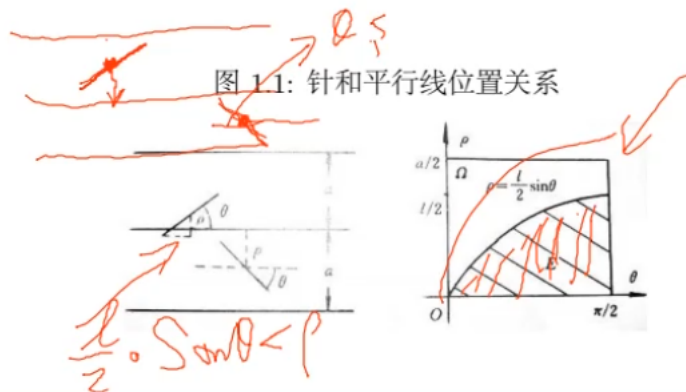
1.3.3 几何概型

$$P(A) = \frac{m(A)}{m(\Omega)}$$

(Buffon's needle) 桌面上画满间隔均为 a 的平行线，现向桌面任意投放一长为 $l(l < a)$ 的针，求事件 $E = \{\text{针与某直线相交}\}$ 的概率。

↑Example

↓Example



Previous Next First Last Back Forward

17

1.4 条件概率

1.4.1 乘法定理

$$P(AB) = P(A|B)P(B) \quad P(A_1 A_2 \cdots A_n) = P(A_1)P(A_2|A_1) \cdots P(A_n|A_1 \cdots A_{n-1})$$

1.4.2 全概率公式

互不相容的事件 B_1, B_2, \cdots, B_n , 其中 $B_i \cap B_j = \emptyset$, $\prod_{i=1}^n B_i = \Omega$, 则 B_1, B_2, \cdots, B_n 为样本空间的一个分割.

全概率公式+

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

证明:

$$\begin{aligned}\sum_{i=1}^n P(A|B_i)P(B_i) &= \sum_{i=1}^n P(AB_i) \\ &= P\left(\sum_{i=1}^n AB_i\right) = P\left(A \sum_{i=1}^n B_i\right) \\ &= P(A \cdot \Omega) = P(A)\end{aligned}$$

- (Polya罐子模型)罐子中有a个白球b个黑球, 每次摸出一个后连同c个同色球放回. 证明第n次取球, 取出白球概率为 $\frac{a}{a+b}$

假设第 $n = k - 1$ 次取, 概率为 $\frac{a}{a+b}$,
 则有 $P(A_k|A_2) = \frac{(a+c)}{(a+c)+b}$, $P(A_k|\bar{A}_2) = \frac{a}{a+(b+c)}$,
 因此 $P(A_k) = P(A_2)P(A_k|A_2) + P(\bar{A}_2)P(A_k|\bar{A}_2) = \frac{a}{a+b}$

1.4.3 贝叶斯公式

1.4.4 事件的独立性

- 研究什么情况下 $P(AB) = P(A)P(B)$, 即 $P(A|B) = P(A)$, B对A发生的概率没有影响, 这个和A对B发生概率没有影响是同时的. 即A和B应该说是相互独立的.

要证明A和B相互独立, 只需要证明 $P(\tilde{A}\tilde{B}) = P(\tilde{A})P(\tilde{B})$ 四个式子中的一个.

- 推广到n个事件.(以下两个定义是等价的)

定义1: 只要证明 $P(\tilde{A}_1\tilde{A}_2 \cdots P(\tilde{A}_n) = P(\tilde{A}_1)P(\tilde{A}_2) \cdots P(\tilde{A}_n)$ 这 2^n 个等式都要成立.

定义2: 对 $A_1, \cdots A_n$ 中任意k个事件 $A_{i_1}, A_{i_2}, \cdots, A_{i_k}$ 有

$$P(\tilde{A}_{i_1}\tilde{A}_{i_2} \cdots P(\tilde{A}_{i_n}) = P(\tilde{A}_{i_1})P(\tilde{A}_{i_2}) \cdots P(\tilde{A}_{i_n})$$

若 $A_1, \cdots A_n$ 任意两个事件相互独立, 则称为两两独立.(即k=2)

下棋: 甲, 乙, $a, b, a+b=1$
 $a > b$
 甲: 连胜3局(前2), 且之前未连2
 乙: 连胜2局(前2), 且甲未连胜3

证明: ① $\overline{E} \overline{E} F | E, \dots$ $\overline{E} \overline{E} F$
 ② $F | \overline{E} \overline{E} F$ $\overline{E} \overline{E} F$

代入求 $P(A)$
 $P(A) = P(1) + P(2)$
 $= (1+b)P(1)$
 $P(1) = a^3 \sum_{k=0}^{\infty} (a^2b + ab)^k$
 $a^3(1+b) / [1 - ab(1+a)]$
 $P(B) = 1 - P(A) \neq$

1.5 本章小结

- 古典概型/几何概型/事件运算, 排列组合
- 独立性, 相互/两两; 应用
- 全概率(based on 条件概率)
- Bayes公式

2 第二章

2.1 随机变量的概念

- 一维: 离散, 连续
- 多维: 联合分布, 边缘分布, 条件分布密度

2.2 离散型随机变量

- 概率(质量)函数: $p_i = P(X = a_i), i = 1, 2, \dots$

- 分布函数: $F(x) = P(X \leq x) = \sum_{i:p_i \leq x} P(X = a_i) = \sum_{i:p_i \leq x} p_i$
- 概率函数和分布函数是一一对应的:

$$P(x = a_i) = P(a_{i-1} < X \leq a_i) = F(a_i) - F(a_{i-1})$$
- 分布表
- Bernoulli试验, 将一个可能结果为 A 和 \bar{A} 的Bernoulli试验独立地重复 n 次, 使得事件 A 每次出现的概率相同

2.2.1 0-1分布

随机变量 X 只能取0,1两个值, 且有

$$P(X = 1) = p, P(X = 0) = 1 - p$$

则称 X 服从0-1分布或Bernoulli分布.

2.2.2 二项分布

二项分布为:

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

称 X 服从二项分布, 记为 $X \sim B(n, p)$ 如果 $np_n \rightarrow \lambda > 0$, 因此 $p_n \rightarrow 0$, 从而

$$\binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = \frac{1}{k!} \frac{n(n-1) \cdots (n-k+1)}{n^k} (np_n)^k (1-p_n)^n (1-p_n)^{-k} \rightarrow \frac{1}{k!} \lambda^k e^{-\lambda}$$

2.2.3 几何分布(Geometric distribution)

- 在 n 重贝努里试验中, 当 $n \rightarrow \infty$, 称为可列重贝努里试验
- 几何分布描述首次出现成功:

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

记为 $X \sim G(p)$

- 无记忆性!

- ξ 服从几何分布 $G(p)$ 当且仅当对任何正整数 m, n ,有

$$P(\xi > m + n | \xi > m) = P(\xi > n)$$

这个性质成为几何分布的无记忆性(memoryless property)

The image shows a chalkboard with handwritten mathematical derivations. On the left, it starts with $\frac{R(m+n)}{R(n)} = R(n)$, leading to $R(m+n) = R(m)R(n)$. It then sets $R(1) = p(X>1) = c$ and shows $R(2) = R(1+1) = R(1)R(1) = c^2$. On the right, it shows $R(3) = R(2+1) = R(2)R(1) = c^3$, and then $R(n) = c^n$. It also derives $P(X=n) = P(X>n-1) - P(X>n) = R(n-1) - R(n) = c^{n-1} - c^n = c^{n-1}(1-c)$. Finally, it concludes with $p(X=n) = p \cdot (1-p)^{n-1}$ by taking $c = 1-p$, and states that X is geometric.

2.2.4 Pascal分布(负二项分布)(这玩意知道就行)

可列重贝努里试验中, 以 X_r 表示第 r 次成功发生时的试验次数, 则 X_r 的分布律为

$$\begin{aligned} P(X_r = k) &= \binom{r-1}{k-1} p^{r-1} q^{k-r} p \\ &= \binom{r-1}{k-1} p^r q^{k-r} \end{aligned}$$

称此概率分布为Pascal分布/负二项分布.

且有

$$\sum_{k=r}^{\infty} p_k = p^r \sum_{k=0}^{\infty} \binom{r-1}{r+k-1} q^k = p^r (1-q)^{-r} = 1$$

2.2.5 Poisson分布

满足

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

则称 X 服从参数为 λ 的Poisson分布, 并记为 $X \sim P(\lambda)$ 或 $X \sim P_{oi}(\lambda)$

1. 发射粒子数满足泊松分布, 接收到一个的概率为 p . 最后仍然满足泊松分布 $X \sim P_{oi}(p\lambda)$

2.2.6 离散的均匀分布

随机变量 X 取值 a_1, a_2, \dots, a_n

$$P(X = a_i) = \frac{1}{n}$$

2.3 连续型随机变量

2.3.1 正态分布

概率密度函数

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$

记为 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

标准正态分布的分布函数记为 $\Phi(x)$

2.3.2 指数分布

概率密度函数如下

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

其中 $\lambda > 0$ 分布函数为

$$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$$

失效率:

$$h(x) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{P(x \leq X \leq x + \Delta x | X > x)}{\Delta x}$$

所以失效率最终为 $h(x) \equiv \lambda, 0 < x < +\infty$. 无记忆性.

2.3.3 均匀分布

设 $-\infty < a < b < +\infty$, 密度函数为

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

分布函数为

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

2.4 多维分布与边际分布

2.4.1 多维分布

- 多项分布. X_i 表示 A_i 出现次数, 总共 N 次.

$$P(X_1 = k_1, X_2 = k_2, \dots, X_n = k_n) = \frac{N!}{k_1! \dots k_n!} p_1^{k_1} \dots p_n^{k_n}$$

记为 $M(N; p_1, \dots, p_n)$

2.4.2 多维连续型随机变量

- 均匀分布

$$f(x_1, x_2) = \begin{cases} 1/[(b-a)(d-c)], & a \leq x_1 \leq b, c \leq x_2 \leq d \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}$$

- 单位圆上均匀分布 **TODO**

- 二元正态分布

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

2.4.3 边缘分布

2.4.4 条件分布和随机变量的独立性

2.4.5 连续型随机变量的条件分布

有

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

2.5 随机变量的函数的概率分布

$y = g(x)$ 严格单调连续, 反函数唯一为 $x = h(y)$, 且 $h'(y)$ 存在且连续, 则 $Y = g(x)$ 也是连续型随机变量, 有

$$p(y) = f(h(y))|h'(y)|$$

3 大数定律和中心极限定理

3.1 中心极限定理

设 X_n 为 *i.i.d.* 的随机变量序列, 具有公共的数学期望 μ 和方差 σ^2 , 则 $X_1 + \cdots + X_n$ 的标准化形式 $\frac{1}{\sqrt{n}\sigma}(X_1 + \cdots + X_n - n\mu)$ 满足中心极限定理, 即对任意 $x \in \mathbb{R}$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = \Phi(x)$$

其中 $F_n(x)$ 是 $\frac{1}{\sqrt{n}\sigma}(X_1 + \cdots + X_n - n\mu)$ 的分布函数

4 参数估计

4.1 区间估计

4.1.1 枢轴变量法

1. 单正态总体. $X_1, X_2, \cdots, X_n \text{ i.i.d. } N(\mu, \sigma^2)$

- 估计 μ , 未知 σ

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

- 估计 σ , 未知 μ

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

- 估计 σ , 已知 $\mu = \mu_0$.

$$\sum_{i=0}^n \frac{(X_i - \mu_0)^2}{\sigma^2} \sim \chi_n^2$$

- 估计 μ , 已知 $\sigma = \sigma_0$ 由 $\bar{X} \sim N(\mu, \frac{1}{n}\sigma_0^2)$ 有

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{\frac{1}{n}\sigma_0^2}} \sim N(0, 1)$$

2. 二正态总体. $X_1, X_2, \dots, X_m \text{ i.i.d. } N(\mu_1, \sigma_1^2), Y_1, Y_2, \dots, Y_n \text{ i.i.d. } N(\mu_2, \sigma_2^2)$

- 估计 $\mu_1 - \mu_2$, 未知 σ_1, σ_2 .

根据 $(\bar{X} - \bar{Y}) \sim N(\mu_1 - \mu_2, \frac{1}{n}\sigma_1^2 + \frac{1}{m}\sigma_2^2)$ 有

$$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_\omega \sqrt{\frac{m+n}{mn}}} \sim t_{n+m-2}$$

这里 $S_\omega = \frac{1}{m+n-2} \left(\sum_{i=0}^m (X_i - \bar{X})^2 + \sum_{i=0}^n (Y_i - \bar{Y})^2 \right)$

- 估计 $\frac{\sigma_1}{\sigma_2}$, 未知 μ_1, μ_2 .

根据 $\frac{(n-1)S_1^2}{\sigma_1^2} \sim \chi_{n-1}^2$

$$\frac{S_1^2 \sigma_2^2}{S_2^2 \sigma_1^2} \sim F_{n-1, m-1}$$

这里计算时注意 $F_{n-1, m-1}(1 - \frac{\alpha}{2}) = 1/F_{m-1, n-1}(\frac{\alpha}{2})$

- 估计 $\mu_1 - \mu_2$, 已知 $\sigma_1 = \sigma_2 = \sigma_0$. 根据 $(\bar{X} - \bar{Y}) \sim N(\mu_1 - \mu_2, \frac{1}{n}\sigma_1^2 + \frac{1}{m}\sigma_2^2)$ 有

$$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sigma_0 \sqrt{\frac{m+n}{mn}}} \sim N(0, 1)$$

- 估计 $\frac{\sigma_1}{\sigma_2}$, 已知 μ_1, μ_2 .

根据 $\sum_{i=0}^n \frac{(X_i - \mu_0)^2}{\sigma_1^2} \sim \chi_n^2$ 及 $\sum_{i=0}^m \frac{(Y_i - \mu_0)^2}{\sigma_2^2} \sim \chi_m^2$ 有

$$\frac{\frac{1}{n} \sum_{i=0}^n (X_i - \mu_0)^2}{\frac{1}{m} \sum_{i=0}^m (Y_i - \mu_0)^2} \cdot \frac{\sigma_2^2}{\sigma_1^2} \sim F_{n, m}$$

这里计算时注意 $F_{n, m}(1 - \frac{\alpha}{2}) = 1/F_{m, n}(\frac{\alpha}{2})$

4.1.2 大样本法

利用中心极限定理即可

5 假设检验

表 7.2.1: 一样本正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$.

检验对象	检验统计量	分布	拒绝域 [†]
μ (σ^2 已知)	$Z = \sqrt{n}(\bar{X} - \mu_0)/\sigma$	$N(0, 1)$	$\begin{cases} Z > u_{\alpha/2} \\ Z > u_{\alpha} \\ Z < -u_{\alpha} \end{cases}$
μ (σ^2 未知)	$T = \sqrt{n}(\bar{X} - \mu_0)/S$	t_{n-1}	$\begin{cases} T > t_{n-1}(\alpha/2) \\ T > t_{n-1}(\alpha) \\ T < -t_{n-1}(\alpha) \end{cases}$
σ^2 (μ 已知)	$\chi^2 = \frac{1}{\sigma_0^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$	χ_n^2	$\begin{cases} \chi^2 > \chi_n^2(\alpha/2) \text{ 或者 } \chi^2 < \chi_n^2(1 - \alpha/2) \\ \chi^2 > \chi_n^2(\alpha) \\ \chi^2 < \chi_n^2(1 - \alpha) \end{cases}$
σ^2 (μ 未知)	$\chi^2 = \frac{1}{\sigma_0^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$	χ_{n-1}^2	$\begin{cases} \chi^2 > \chi_{n-1}^2(\alpha/2) \text{ 或者 } \chi^2 < \chi_{n-1}^2(1 - \alpha/2) \\ \chi^2 > \chi_{n-1}^2(\alpha) \\ \chi^2 < \chi_{n-1}^2(1 - \alpha) \end{cases}$

[†]有关均值的检验: 对立假设分别为 $\mu \neq \mu_0$, $\mu > \mu_0$ 和 $\mu < \mu_0$. 有关方差的检验: 对立假设分别为 $\sigma^2 \neq \sigma_0^2$, $\sigma^2 > \sigma_0^2$ 和 $\sigma^2 < \sigma_0^2$.

表 7.2.2: 两样本正态总体的假设检验

检验对象	检验统计量	分布	拒绝域 [†]
均值(方差已知)	$Z = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{m} + \frac{\sigma_2^2}{n}}}$	$N(0, 1)$	$\begin{cases} Z > u(\alpha/2) \\ Z > u(\alpha) \\ Z < -u(\alpha) \end{cases}$
均值(方差未知) [‡]	$T = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{S_w \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}}}$	t_{m+n-2}	$\begin{cases} T > t_{m+n-2}(\alpha/2) \\ T > t_{m+n-2}(\alpha) \\ T < -t_{m+n-2}(\alpha) \end{cases}$
方差(均值已知)	$F = \frac{\sum_{i=1}^m (X_i - \mu_1)^2 / m}{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu_2)^2 / n}$	$F_{m,n}$	$\begin{cases} F > F_{m,n}(\alpha/2) \text{ 或 } F < \frac{1}{F_{n,m}(\alpha/2)} \\ F > F_{m,n}(\alpha) \\ F < \frac{1}{F_{n,m}(\alpha)} \end{cases}$
方差(均值未知)	$F = \frac{S_1^2}{S_2^2}$	$F_{m-1,n-1}$	$\begin{cases} F > F_{m-1,n-1}(\alpha/2) \text{ 或 } F < \frac{1}{F_{n-1,m-1}(\alpha/2)} \\ F > F_{m-1,n-1}(\alpha) \\ F < \frac{1}{F_{n-1,m-1}(\alpha)} \end{cases}$

[†]有关均值的检验: 对立假设分别为 $\mu_1 \neq \mu_2$, $\mu_1 > \mu_2$ 和 $\mu_1 < \mu_2$. 有关方差的检验: 对立假设分别为 $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$, $\sigma_1^2 > \sigma_2^2$ 和 $\sigma_1^2 < \sigma_2^2$.

[‡]假定方差相等