

# 《生物实验设计》

## 第四章 统计推断

王超

广东药科大学

Email: wangchao@gdpu.edu.cn

2022-09-18



廣東藥科學  
GUANGDONG PHARMACEUTICAL UNIVERSITY

# 第四章 统计推断

## 统计推断主要包括

- 假设检验
- 参数估计

## 统计推断的任务

- 分析误差产生的原因
- 确定差异的性质
- 排除误差的干扰
- 对总体的特征做出正确的判断

# 第一节 假设检验的原理与方法

## 一、假设检验的概念

- 试验数据往往存在一定的差异，这种差异可能
  - 由于随机误差产生
  - 由于试验处理所引起
- 试验处理的效应往往和随机误差混淆，不容易分开
- 通过概率的计算和假设检验作出正确判断

### 假设检验

- 根据总体的理论分布和小概率原理，对未知或不完全知道的总体提出两种彼此对立的假设，然后由样本的实际结果，经过一定的计算，作出在一定概率意义上应该接受的那种假设的推断

如果：

- 抽样结果使小概率事件发生
  - 则拒绝假设
- 抽样结果没有使小概率事件发生
  - 则接受假设

小概率事件：概率  $\leq 0.05$  或  $\leq 0.01$  的事件为小概率事件

- ① 提出假设
- ② 确定显著水平
- ③ 计算统计数与相应的概率
- ④ 推断是否接受假设

## (一) 提出假设

- 对总体提出假设，一般是两个彼此对立的假设
  - 无效假设或零假设  $H_0$ :
    - 处理的效应跟总体参数之间没有真实的差异，试验结果中的差异是误差所致，即处理“无效”
  - 备择假设  $H_A$ :
    - 处理结果中的差异是由于总体参数不同所引起的，即处理“有效”
  - 无效假设与备择假设是对立事件：接受  $H_0$  则否定  $H_A$ ，接受  $H_A$  则否定  $H_0$
- $H_0$  随研究内容的不同而不同：
  - $H_0$  必须有意义
  - 根据  $H_0$  可以算出因抽样误差而获得样本结果的概率

## (一) 提出假设

以样本平均数的假设为例：

- 对一个样本平均数的假设（样本与总体）
  - 假设平均数为  $\bar{x}$  的样本来自于一组具有  $\mu$  的总体，提出：
    - $H_0 : \mu = \mu_0$
    - $H_A : \mu \neq \mu_0$
- 对两个样本平均数相比较的假设（样本与样本）
  - 假设两个样本平均数  $\bar{x}_1$  和  $\bar{x}_2$  分别来自具有平均数  $\mu_1$  和  $\mu_2$  的两个总体，提出：
    - $H_0 : \mu_1 = \mu_2$
    - $H_A : \mu_1 \neq \mu_2$
- 可从假设的总体中推论其平均数的随机抽样分布，从而可以算出其一个样本平均数指定值出现的概率，这样就可以根据样本与总体的关系，作为假设检验的理论依据



## (一) 提出假设

- 克矽平能否治疗矽肺病？

矽肺病患者血红蛋白含量的平均数  $\mu_0 = 126(mg/L)$ ,  $\sigma^2 = 240(mg/L)^2$  的正态分布  $N(126, 240)$

克矽平对 6 名患者进行治疗，治疗后测得平均血红蛋白含量  $\bar{x} = 136(mg/L)$

- $\bar{x}$  和  $\mu_0$  之间的差值是由抽样误差还是药物治疗造成的？

## (二) 确定显著水平

- 确定一个否定  $H_0$  的概率标准, 显著水平  $\alpha$
- 人为规定的小概率界限
- 常用  $\alpha = 0.05$  和  $\alpha = 0.01$
- 根据研究需要调整

```
qnorm(0.025, mean = 0, sd = 1)
```

```
## [1] -1.959964
```

```
qnorm(0.005, mean = 0, sd = 1)
```

```
## [1] -2.575829
```

## (三) 计算统计数与相应的概率

在  $H_0: \mu = \mu_0$  的前提下,

$$u = \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma_{\bar{x}}} = \frac{136 - 126}{\sqrt{40}} = 1.58$$

- 在  $N(126, 40)$  的总体中, 以  $n = 6$  进行随机抽样, 得到平均值  $\bar{x} = 136$  与 126 相差 10 以上的概率是  
 $P(|u| > 1.58) = 2 * 0.05705 = 0.1141$
- 假设检验所计算的是超过实得差异得概率
- 概率的大小是推断  $H_0$  是否正确的依据

```
pnorm(-1.58, 0, 1)
```

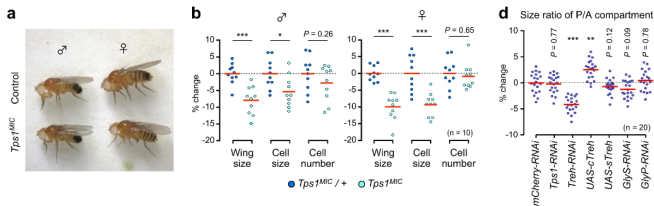
```
## [1] 0.05705343
```

# 第一节 概率基础知识 二、假设检验的步骤

## (四) 推断是否接受假设

- 小概率原理：小概率事件在单次抽样试验中几乎是不可能发生的
- 如果概率大于显著水平则不认为是小概率事件，应该接受  $H_0$
- 差异显著水平 (0.05 或 0.01)
- 差异显著水平的标记方法 (\* 或 \*\*)
- 概率值为 0.1141，大于 0.05 的显著水平，所以接受  $H_0$
- 所以在治疗前后血红蛋白含量没有显著差异，差值应归于误差导致的

果蝇翅膀大小、细胞大小和细胞数量的倍数变化以及成年翼的大小比例差异 (\* $p < 0.05$ , \*\* $p < 0.01$ , \*\*\* $p < 0.001$ )



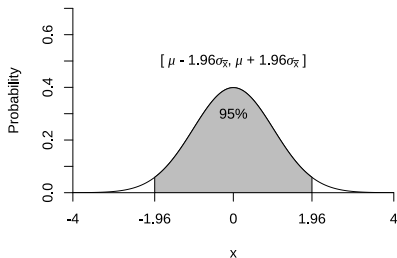
Matsushita, R., Nishimura, T. Trehalose metabolism confers developmental robustness and stability in *Drosophila* by regulating glucose homeostasis. *Commun Biol* 3, 170 (2020).

假设检验的步骤概括为：

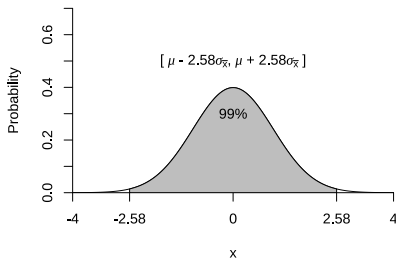
- ① 对样本所属总体提出无效假设  $H_0$  和备择假设  $H_A$
- ② 确定检验的显著水平  $\alpha$
- ③ 在  $H_0$  正确的前提下，计算抽样分布的统计数或相应的概率值
- ④ 根据小概率原理，进行差异是否显著的判断并得出结论

在标准正态分布下，样本平均数的抽样分布

$$N(\mu = 0, \sigma^2 = 1), \alpha = 0.05$$

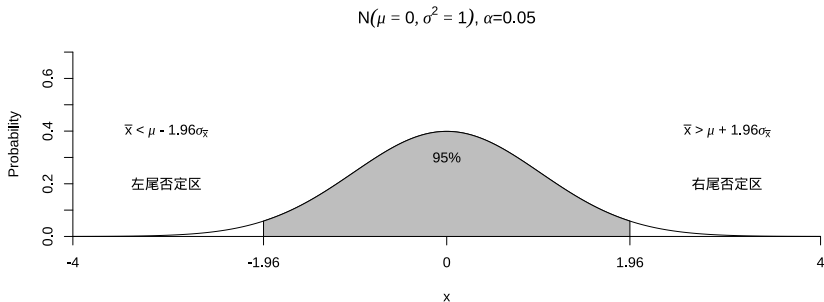


$$N(\mu = 0, \sigma^2 = 1), \alpha = 0.01$$



- 区间  $[\mu - u_{\alpha}\sigma_{\bar{x}}, \mu + u_{\alpha}\sigma_{\bar{x}}]$ ，其中  $u_{\alpha}$  根据  $u$  分布查表或者计算获得
- 对于一定的  $\alpha$ ，落在区间的  $\bar{x}$  有  $1 - \alpha$ ，落在区间外的是  $\alpha$
- $1 - \alpha$  相当于接受  $H_0$  的区域-接受区
- $\alpha$  相当于否定  $H_0$  的区域-否定区

否定区被接受区隔开，分为左尾和右尾两个：

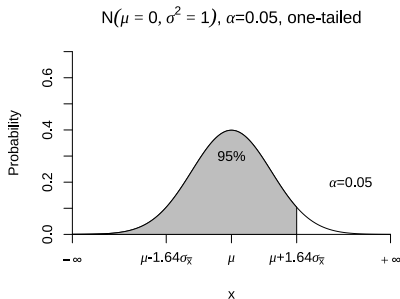
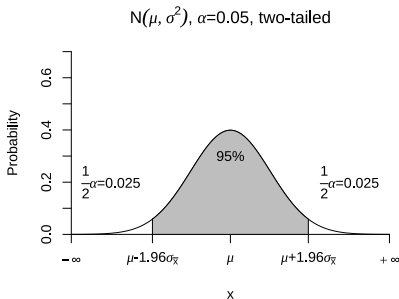


- 临界点是  $\mu \pm u_{\alpha}\sigma_{\bar{x}}$

- 具有两个否定区的检验称为双尾检验
  - 这时候备择假设有两种可能,  $\mu > \mu_0$  或  $\mu < \mu_0$ , 落入左尾或者右尾否定区
  - 属于  $\mu \neq \mu_0$  的情况
  - 例如新旧药物疗效是否有差别, 新药和旧药的疗效都有可能更好, 所以应该是双尾检验
- 某些情况下, 双尾检验不符合实际
  - 例如已知新药不可能比旧药疗效差
  - 已知处理后产生的效应并提出无效假设  $H_0: \mu \leq \mu_0$ , 备择假设  $H_A: \mu > \mu_0$
  - 仅有一种可能性, 否定区只有一个 (左尾或右尾) 的检验称为单尾检验



## 单尾和双尾检验的区别



- 因为单尾检验，否定区在左尾或者右尾区的显著水平  $\alpha = 0.05$
- 在计算中应该注意查表的值发生了变化

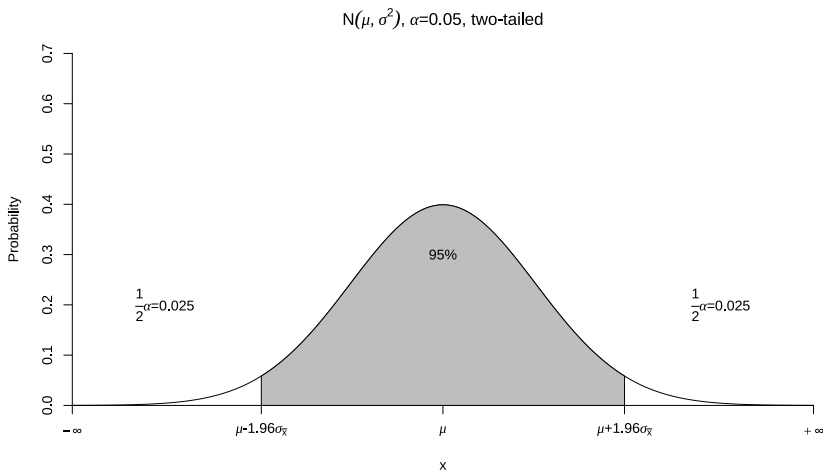
假设检验是推断，所以在一定的显著水平  $\alpha$  下：

- 否定  $H_0$ ，并不等于证明  $H_0$  不真实
- 接受  $H_0$ ，并不等于证明  $H_0$  真实

存在出现错误的可能：

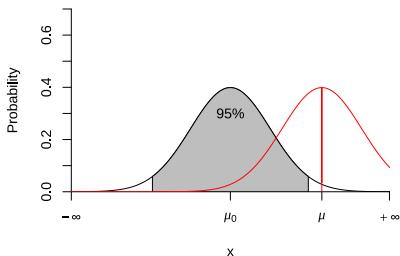
- 第一类错误：
  - $H_0$  是真实的，假设检验却否定了，就犯了一个否定真实假设的错误，称为第一类错误（ $\alpha$  错误）
- 第二类错误：
  - $H_0$  不是真实的，假设检验却接受了  $H_0$  并否定了  $H_A$ ，就犯了一个接受不真实假设的错误，称为第二类错误（ $\beta$  错误）

犯第一类错误的概率等于相应的显著水平  $\alpha$

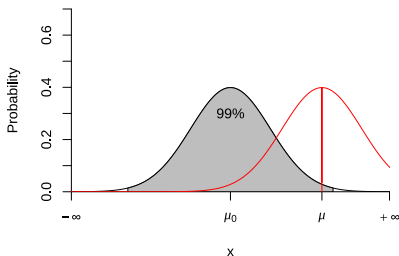


- 在样本容量相同的情况下，犯第一类错误的概率减少，第二类错误就会增加；反之，犯第二类错误的概率减少，第一类错误就会增加
- 显著水平  $\alpha$  定得高，否定  $H_0$  时减少第一类错误，但是在接受  $H_0$  时可能增大第二类错误的概率

$$N(\mu_0, \sigma_0^2), N(\mu, \sigma^2), \alpha=0.05$$



$$N(\mu_0, \sigma_0^2), N(\mu, \sigma^2), \alpha=0.05$$



- 一个假设的接受或否定，不可能保证百分百正确，可能会出现错误的推断

## 第二节 样本平均数的假设检验

- 一个样本平均数的假设检验
  - 判断一个样本平均数  $\bar{x}$  所属总体平均数  $\mu$  与已知总体平均数  $\mu_0$  是否有差异的检验
- 两个样本平均数的假设检验：
  - 判断两个样本平均数  $\bar{x}_1$  和  $\bar{x}_2$  所属的总体平均数  $\mu_1$  和  $\mu_2$  是否来自同一个总体

## 第二节 样本平均数的假设检验

样本平均数  $\bar{x}$  所属总体平均数  $\mu$  与已知总体平均数  $\mu_0$  是否有差异- 总体方差  $\sigma^2$  已知

- 样本平均数的分布服从正态分布
- 正态分布进行  $u = \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma}$  标准化后服从标准化分布  $F(u)$
- $u$  检验
- 总体方差  $\sigma^2$  未知
  - 样本容量  $n \geq 30$ 
    - 根据中心极限定理, 样本平均数近似服从正态分布
    - $u$  检验
  - 样本容量  $n < 30$ 
    - $t$  检验
    - 小样本中的  $s^2$  和  $\sigma^2$  相差比较大, 故  $\frac{\bar{x} - \mu}{s_{\bar{x}}}$  遵循自由度  $df = n - 1$  的  $t$  分布

## 第二节 样本平均数的假设检验

### 一、一个样本平均数的假设检验

- 常规育苗：1 月龄鱼苗平均体长 7.25，标准差 1.58cm
- 新育苗方法：抽取 100 尾测得平均体长 7.65cm
- 问题：常规和新育苗方法之间有无显著差异？
- $H_0$  和  $H_A$  如何确定？

$$\alpha = 0.05, u = \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma_{\bar{x}}} = \frac{7.65 - 7.25}{\frac{1.58}{\sqrt{(100)}}} = 2.532 > 1.96$$

- 否定  $H_0$ ，接受  $H_A$ ，有显著差异
- 且  $\bar{x} > \mu_0$ ，所以新育苗方法体长更长

## 第二节 样本平均数的假设检验的假设检验

### 一、一个样本平均数的

总体方差未知,  $n < 30$

- 鱼塘水中的含氧量平均 4.5mg/L
- 10 个采集点: 4.33, 4.62, 3.89, 4.14...
- 抽样测定和多年平均值是否有显著差异?
- $H_0$  和  $H_A$  如何确定?

```
t.test(c(4.33, 4.62, 3.89, 4.14, 4.78, 4.64, 4.52, 4.55, 4.48, 4.26), mu = 4.5, alternative = "two.sided",  
       conf.level = 0.95)
```

```
##  
## One Sample t-test  
##  
## data: c(4.33, 4.62, 3.89, 4.14, 4.78, 4.64, 4.52, 4.55, 4.48, 4.26)  
## t = -0.93574, df = 9, p-value = 0.3738  
## alternative hypothesis: true mean is not equal to 4.5  
## 95 percent confidence interval:  
## 4.230016 4.611984  
## sample estimates:  
## mean of x  
## 4.421
```

- $P = 0.3738 > 0.05$
- 接受  $H_0$ , 否定  $H_A$ , 没有显著差异



## 第二节 样本平均数的假设检验

## 二、两个样本平均数的假设检验

- 两样本平均数差数的  $\sigma$  值计算

$$\sigma_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2} = \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}$$

- 两样本平均数差数的  $u$  值计算:

$$u = \frac{(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sigma_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}}$$

- 如果  $H_0: \mu_1 = \mu_2$  的情况下:

$$u = \frac{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}{\sigma_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}}$$

## 第二节 样本平均数的假设检验

## 二、两个样本平均数的假设检验

总体方差已知：

- 两种发酵方法生产青霉素
- 产品收率方差分别为  $\sigma_1^2 = 0.46$  和  $\sigma_2^2 = 0.37$ ，均值分别为  $\bar{x}_1 = 3.71, n = 25$  和  $\bar{x}_2 = 3.46, n = 30$
- 两种方法收率是否相同？

$$\sigma_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2} = \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} = \sqrt{\frac{0.46}{25} + \frac{0.37}{30}} = 0.175$$
$$u = \frac{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}{\sigma_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}} = \frac{3.71 - 3.46}{0.175} = 1.429$$

- $u = 1.429 < 1.96, P > 0.05$
- 接受  $H_0$ ，否定  $H_A$ ，两种发酵方法没有差异

## 第二节 样本平均数的假设检验

## 二、两个样本平均数的假设检验

总体方差未知,  $n < 30$

- 成组数据平均数比较
- 两个小麦品种千粒重的调查结果数据
- 问题: 两种品种的千粒重是否有差别?

```
x1 <- c(50, 47, 42, 43, 39, 51, 43, 38, 44, 37)
x2 <- c(36, 38, 37, 38, 36, 39, 37, 35, 33, 37)
t.test(x1, x2, alternative = "two.sided", conf.level = 0.95, paired = FALSE, var.equal = TRUE)
```

```
##
## Two Sample t-test
##
## data: x1 and x2
## t = 4.228, df = 18, p-value = 0.0005057
## alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## 3.421062 10.178938
## sample estimates:
## mean of x mean of y
## 43.4 36.6
```

- $t = 4.228, p - value = 0.0005057$
- 否定  $H_0$ , 接受  $H_A$ , 两个品种有显著差异

## 第二节 样本平均数的假设检验

## 二、两个样本平均数的假设检验

总体方差未知,  $n < 30$

- 成对数据平均数比较
- 要求两个样本配偶成对, 每对随机给予不同处理
- 为加强试验条件控制, 成对数据的比较效果较好
- 成组数据无法配对
- 成对数据中平均值差值的计算:
  - 各对的差数为  $d = x_1 - x_2$
  - 差数均值为  $\bar{d} = \frac{\sum d}{n} = \bar{x}_1 - \bar{x}_2$
  - 差数方差为  $s_d^2 = \frac{\sum (d - \bar{d})^2}{n-1}$

## 第二节 样本平均数的假设检验

## 二、两个样本平均数的假设检验

- 动物饮食中缺乏维生素 E 与正常饲养条件下, 肝中维生素 A 含量是否有差异
- 配对饲养动物, 分为正常饲养和维生素 E 缺乏饲养

```
m <- c(3550, 2000, 3000, 3950, 3800, 3750, 3450, 3050)
n <- c(2450, 2400, 1800, 3200, 3250, 2700, 2500, 1750)
t.test(m, n, alternative = "two.sided", conf.level = 0.95, paired = TRUE, var.equal = TRUE)
```

```
##
## Paired t-test
##
## data: m and n
## t = 4.207, df = 7, p-value = 0.004001
## alternative hypothesis: true mean difference is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## 355.8207 1269.1793
## sample estimates:
## mean difference
## 812.5
```

- $t = 4.207, P = 0.004 < 0.01$
- 否定  $H_0$ , 接受  $H_A$ , 缺乏维生素 E 对肝中维生素 A 含量有影响

### 第三节 假设检验

## 样本频率的假设检验

## 二、一个样本频率的假

### 第三节 假设检验

## 样本频率的假设检验

## 二、两个样本频率的假

## 第四节 参数的区间估计与点估计

参数估计是：

由样本结果对总体参数在一定概率水平下做出的估计

- 区间估计
- 点估计

是建立在概率的理论分布基础上的方法



# 第四节 参数的区间估计与点估计

## 一、参数区间估计与点估计的原理

- 只要抽样是大样本，近似服从正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$
- 当  $\alpha = 0.05 (P = 0.95)$  或  $\alpha = 0.01 (P = 0.99)$

$$P(\mu - 1.96\sigma_{\bar{x}} \leq \bar{x} \leq \mu + 1.96\sigma_{\bar{x}}) = 0.95$$

$$P(\mu - 2.58\sigma_{\bar{x}} \leq \bar{x} \leq \mu + 2.58\sigma_{\bar{x}}) = 0.99$$

- 转换后可得

$$P(\bar{x} - 1.96\sigma_{\bar{x}} \leq \bar{x} \leq \bar{x} + 1.96\sigma_{\bar{x}}) = 0.95$$

$$P(\bar{x} - 2.58\sigma_{\bar{x}} \leq \bar{x} \leq \bar{x} + 2.58\sigma_{\bar{x}}) = 0.99$$

- 置信区间  $[L_1 = \bar{x} - u_{\alpha}\sigma_{\bar{x}}, L_2 = \bar{x} + u_{\alpha}\sigma_{\bar{x}}]$

## 第四节 参数的区间估计与点估计

### 一、参数区间估计与点估计的原理

- $[L_1, L_2]$  是用样本平均数  $\bar{x}$  对总体平均数  $\mu$  的置信度为  $P = 1 - \alpha$  的区间估计
- $L = \bar{x} \pm u_{\alpha} \sigma_{\bar{x}}$  是点估计
- 所以对于不同  $\alpha$ ，有不同的区间估计和点估计
- 对参数所进行的假设如果落在区间内，就说明假设与总体情况没有不同，可以接受  $H_0$
- 反之，落在区间外，就说明假设与总体情况有本质不同，应该否定  $H_0$  而接受  $H_A$

## 第四节 参数的区间估计与点估计

### 数的区间估计与点估计

## 二、一个总体平均

## 第四节 参数的区间估计与点估计

### 数差数的区间估计与点估计

## 三、两个总体平均

## 第五节 样本方差的同质性检验

- 部门：广药附属第一医院代谢病中心临床研究部
- 岗位：临床研究助理
- 职责：
- 待遇：
-