

# 概率论与数理统计

## 假设检验的基本思想

主讲人：曾华琳



信息科学与技术学院

## 假设检验的基本思想和方法

在本节中，我们将讨论不同于参数估计的另一类重要的统计推断问题。这就是**根据样本的信息检验关于总体的某个假设是否正确**。

这类问题称作假设检验问题。



## 假设检验



罐装可乐的容量按标准应在  
350毫升和360毫升之间。



生产流水线上罐装可乐不断地  
封装，然后装箱外运。怎么知道这  
批罐装可乐的容量是否合格呢？

把每一罐都打开倒入量杯，看  
看容量是否合于标准。



**这样做显然不行！**

## 假设检验

---

**通常的办法是进行抽样检查。**



**每隔一定时间，抽查若干罐。如每隔1小时，抽查5罐，得5个容量的值 $X_1, \dots, X_5$ ，根据这些值来判断生产是否正常。**

**如发现不正常，就应停产，找出原因，排除故障，然后再生产；如没有问题，就继续按规定时间再抽样，以此监督生产，保证质量。**

## 假设检验

---

**很明显，不能由 5 罐容量的数据，在把握不大的情况下就判断生产不正常，因为停产的损失是很大的。**



**当然也不能总认为正常，有了问题不能及时发现，这也要造成损失。**

**如何处理这两者的关系，假设检验面对的就是这种矛盾。**



## 假设检验

---



**罐装可乐的容量按标准应在 350 毫升和360毫升之间。**

**在正常生产条件下，由于种种随机因素的影响，每罐可乐的容量应在355毫升上下波动。这些因素中没有哪一个占有特殊重要的地位。因此，根据中心极限定理，假定每罐容量服从正态分布是合理的。**

## 假设检验

这样，我们可以认为  $X_1, \dots, X_5$  是取自正态总体  $N(\mu, \sigma^2)$  的样本，当生产比较稳定时， $\sigma^2$  是一个常数。现在要检验的假设是：

$$H_0: \mu = \mu_0 \quad (\mu_0 = 355)$$

它的对立假设是：

$$H_1: \mu \neq \mu_0$$

在实际工作中，  
往往把不轻易  
否定的命题作  
为原假设。

称  $H_0$  为原假设（或零假设，解消假设）；

称  $H_1$  为备选假设（或对立假设）。

## 假设检验

---

那么，如何判断原假设 $H_0$ 是否成立呢？

由于 $\mu$ 是正态分布的期望值，它的估计量是样本均值，因此 $\bar{X}$ 可以根据 $\bar{X}$ 与 $\mu_0$ 的差距 $|\bar{X} - \mu_0|$ 来判断 $H_0$ 是否成立。

当 $|\bar{X} - \mu_0|$ 较小时，可以认为 $H_0$ 是成立的；

当 $|\bar{X} - \mu_0|$ 较大时，应认为 $H_0$ 不成立，即生产已不正常。

较大、较小是一个相对的概念，合理的界限在何处？  
应由什么原则来确定？





## 假设检验

---



问题归结为对差异作定量的分析，以确定其性质。

差异可能是由抽样的随机性引起的，称为

**“抽样误差”或随机误差**

这种误差反映偶然、非本质的因素所引起的随机波动。

## 假设检验

---



然而，这种随机性的波动是有一定限度的，如果差异超过了这个限度，则我们就不能用抽样的随机性来解释了。

必须认为这个差异反映了事物的本质差别，即反映了生产已不正常。

这种差异称作

**“系统误差”**

## 假设检验

---



**问题是，根据所观察到的差异，如何判断它究竟是由于偶然性在起作用，还是生产确实不正常？**

**差异是“抽样误差”还是“系统误差”所引起的？  
这里需要给出一个量的界限。**

## 假设检验

---

**问题是：如何给出这个量的界限？**

**人们在实践中普遍采用的一个原则：**

**小概率事件在一次试验  
中基本上不会发生。**



## 假设检验

---

在假设检验中，我们称这个小概率为**显著性水平**，用  $\alpha$  表示。

$\alpha$  的选择要根据实际情况而定。常取  $\alpha=0.1$ ,  $\alpha=0.01$ ,  $\alpha=0.05$ 。

现在回到我们前面罐装可乐的例中：

在提出原假设  $H_0$  后，如何作出接受和拒绝  $H_0$  的结论呢？

## 假设检验

---



罐装可乐的容量按标准应在350毫升和360毫升之间。一批可乐出厂前应进行抽样检查，现抽查了 $n$ 罐，测得容量为 $X_1, X_2, \dots, X_n$ ，问这一批可乐的容量是否合格？

## 假设检验

---

提出假设  $H_0: \mu = 355 \longleftrightarrow H_1: \mu \neq 355$

由于  $\sigma$  已知,

选检验统计量  $U = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$

它能衡量差异  $|\bar{X} - \mu_0|$  大小且分布已知。

对给定的显著性水平  $\alpha$ , 可以在  $N(0,1)$  表中查到分位

点的值  $u_{\alpha/2}$ , 使  $P\{|U| > u_{\alpha/2}\} = \alpha$

## 假设检验

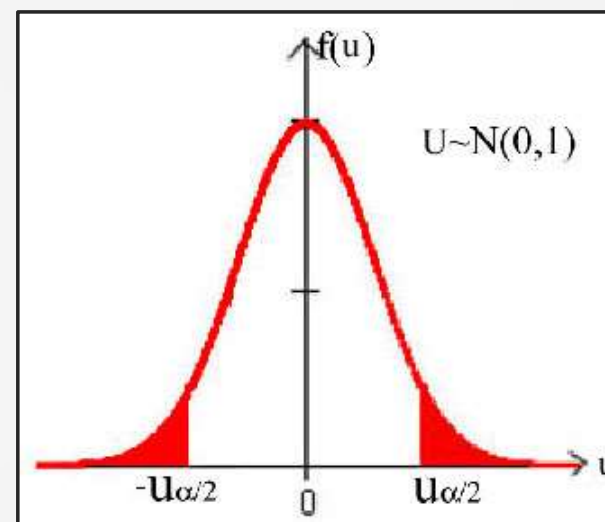
$$P\{|U| > u_{\alpha/2}\} = \alpha$$

也就是说, “ $|U| > u_{\alpha/2}$ ”  
是一个小概率事件。

故我们可以取拒绝域为:

$$W: |U| > u_{\alpha/2}$$

如果由样本值算得该统计量的实测值落入区域  $W$ , 则拒绝  $H_0$ ; 否则, 不能拒绝  $H_0$ 。





## 假设检验

---

这里所依据的逻辑是：

如果 $H_0$  是对的，那么衡量差异大小的某个统计量落入区域  $W$ (拒绝域) 是个小概率事件。如果该统计量的实测值落入 $W$ ，也就是说， $H_0$  成立下的小概率事件发生了，那么就认为 $H_0$ 不可信而否定它。否则我们就不能否定 $H_0$ （只好接受它）。

## 假设检验

---

不否定 $H_0$ 并不是肯定 $H_0$ 一定对，而只是说差异还不够显著，还没有达到足以否定 $H_0$ 的程度。



所以假设检验又叫

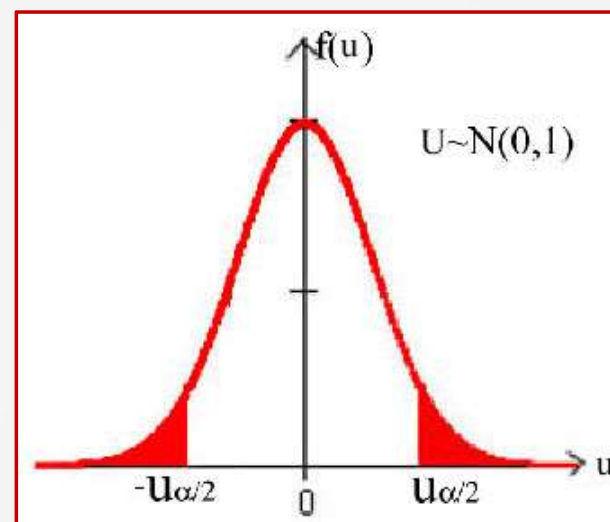
**“显著性检验”**

## 假设检验

如果显著性水平  $\alpha$  取得很小，则拒绝域 也会比较小。

产生的后果是：  $H_0$  难于被拒绝。

如果在  $\alpha$  很小的情况下  $H_0$  仍被拒绝了，则说明实际情况很可能与之有显著差异。



基于这个理由，人们常把  $\alpha=0.05$  时拒绝  $H_0$  称为是**显著的**，而把在  $\alpha=0.01$  时拒绝  $H_0$  称为是**高度显著的**。

谢谢大家