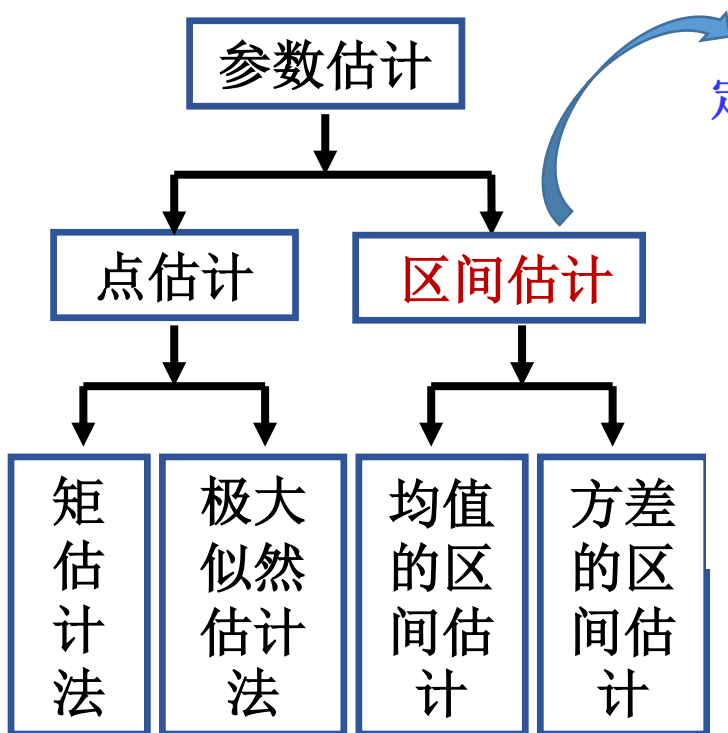




知识回顾



定义: 设总体 X 的分布函数 $F(x, \theta)$ 含有一个未知参数 θ , 对于给定的值 α ($0 < \alpha < 1$), 若由样本 X_1, X_2, \dots, X_n 确定的两个统计量:

$$\bar{\theta} = \bar{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n) \text{ 和 } \underline{\theta} = \underline{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$$

满足: $P(\underline{\theta} < \theta < \bar{\theta}) = 1 - \alpha$, 则称随机区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 是 θ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间。



知识回顾—区间估计的方法步骤

1. 构建枢轴量 $W(\theta, \hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n))$ ：可从待估参数 θ 的一个点估计量 $\hat{\theta}$ 出发，构建关于 θ 和 $\hat{\theta}$ 的函数 $W(\theta, \hat{\theta})$ ，且 $W(\theta, \hat{\theta}) \sim F(x)$ 为已知不含未知参数的分布（此处综合考虑点估计量和第六章各抽样分布）。
2. 构造区间：在 $F(x)$ 分布中，构造区间 $P(a < W(\theta, \hat{\theta}) < b) = 1 - \alpha$ （置信水平）。
3. 求解区间：根据 $a < W(\theta, \hat{\theta}) < b$ ，即得出取值范围 $\underline{\theta} < \theta < \bar{\theta}$ ，即为其置信水平为 $1 - \alpha$ 的置信区间。



知识回顾

参数估计

区间估计

均值的
区间估计

方差的
区间估计

1、单个正态总体，方差已知

➤ 枢轴量为：

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0, 1)$$

2、单个正态总体，方差未知

➤ 枢轴量为：

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



知识回顾

参数估计

区间估计

均值的
区间估计

方差的
区间估计

3、两个正态总体，方差已知

➤ 枢轴量为：

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

4、两个正态总体，方差未知

➤ 枢轴量为：

$$\frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}} \sim N(0,1)$$



知识回顾

参数估计

区间估计

均值的
区间估计

方差的
区间估计

5、两个正态总体，方差未知但相等
➤ 枢轴量为：

$$\frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{s_w \cdot \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2)$$

$$s_w^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2},$$



知识回顾

参数估计

区间估计

均值的
区间估计

方差的
区间估计

1、单个正态总体，均值未知

➤ 枢轴量为：

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

2、两个正态总体，均值未知

➤ 枢轴量

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



知识回顾

- (0-1)分布，参数 p 的区间估计（依据中心极限定理）

$$\frac{\sum_{i=1}^n X_i - np}{\sqrt{np(1-p)}} = \frac{n\bar{X} - np}{\sqrt{np(1-p)}} \sim N(0,1)$$

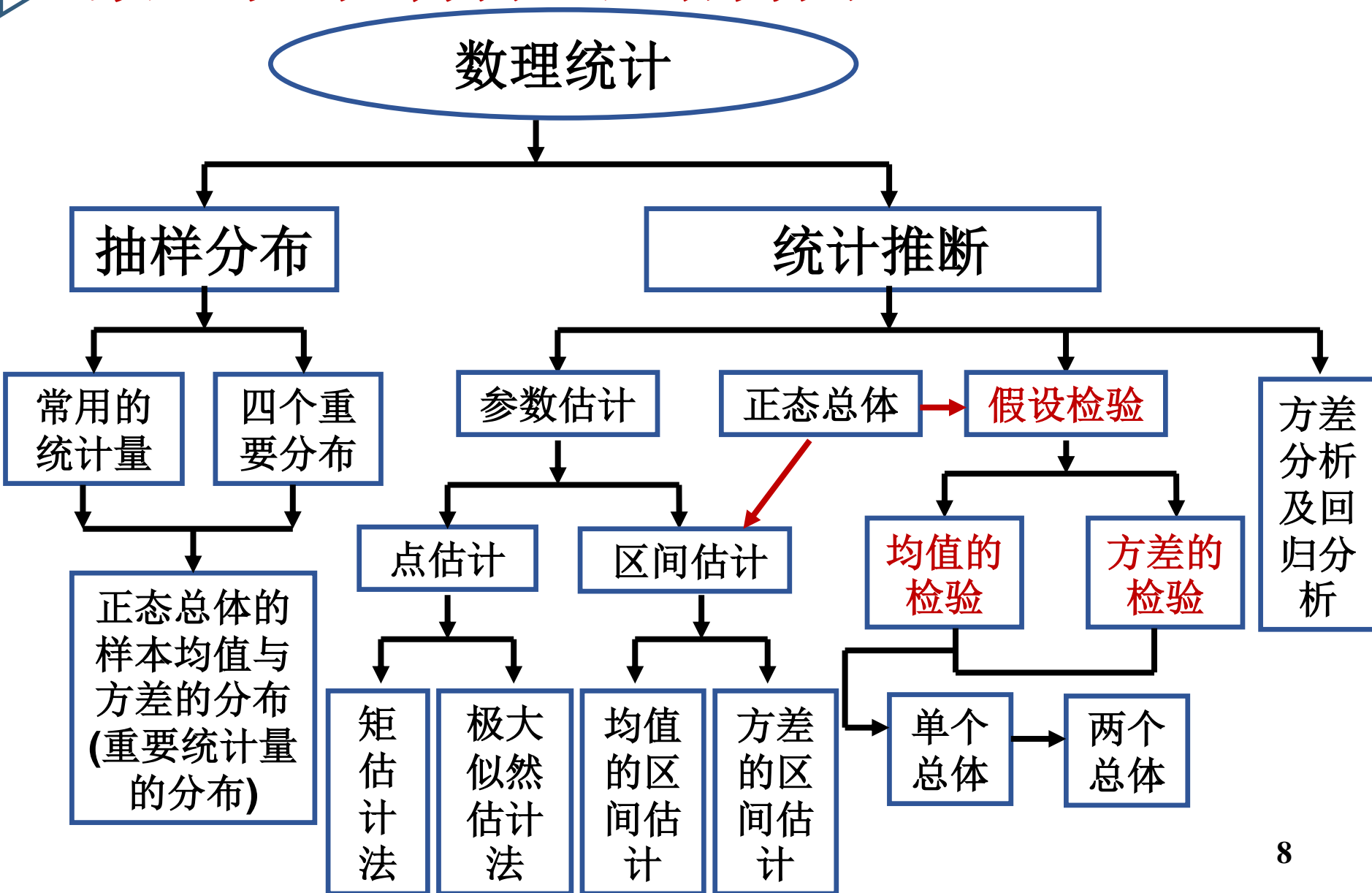
- 单侧置信区间（查单侧 α 分位点）

满足： $P(\theta > \underline{\theta}) = 1 - \alpha$ 或 $P(\theta < \bar{\theta}) = 1 - \alpha$

则称随机区间： $(\underline{\theta}, +\infty)$ （或 $(-\infty, \bar{\theta})$ ）是 θ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的单侧置信区间。



数理统计部分知识结构图





第二部分 数理统计

第八章 假设检验

王笑尘

北京邮电大学网络空间安全学院

wxiaochen@bupt.edu.cn



第八章 假设检验

假设检验问题：根据**样本的信息**检验关于**总体的某个假设**是否正确。

假设检验问题分类：

假设检验

参数假设检验

总体分布已知，
检验关于未知参数的
某个假设

非参数假设检验

总体分布未知时的
假设检验问题



第一节 假设检验

一. 假设检验的基本思想

设总体 X 含有未知参数 θ (或总体分布函数 $F(x)$ 未知)
检验下述假设:

假设 $H_0: \theta = \theta_0$ 或 $F(x) = F_0(x)$

其中:

θ_0 是某个已知常数 (或 $F_0(x)$ 是某个已知的分布函数)。
则抽取容量为 n 的样本, 利用样本提供的信息对假设
作出判断, 从而确定是否接受 H_0 。

例如: $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, μ 未知

检验假设: $H_0: \mu = \bar{x}$

根据上一章的讨论, 显然 H_0 是可以被接受的,
因为 \bar{X} 是总体 X 的待估计参数 μ 的无偏估计。

二. 判断“假设”是否正确的根据

不是一定不
发生

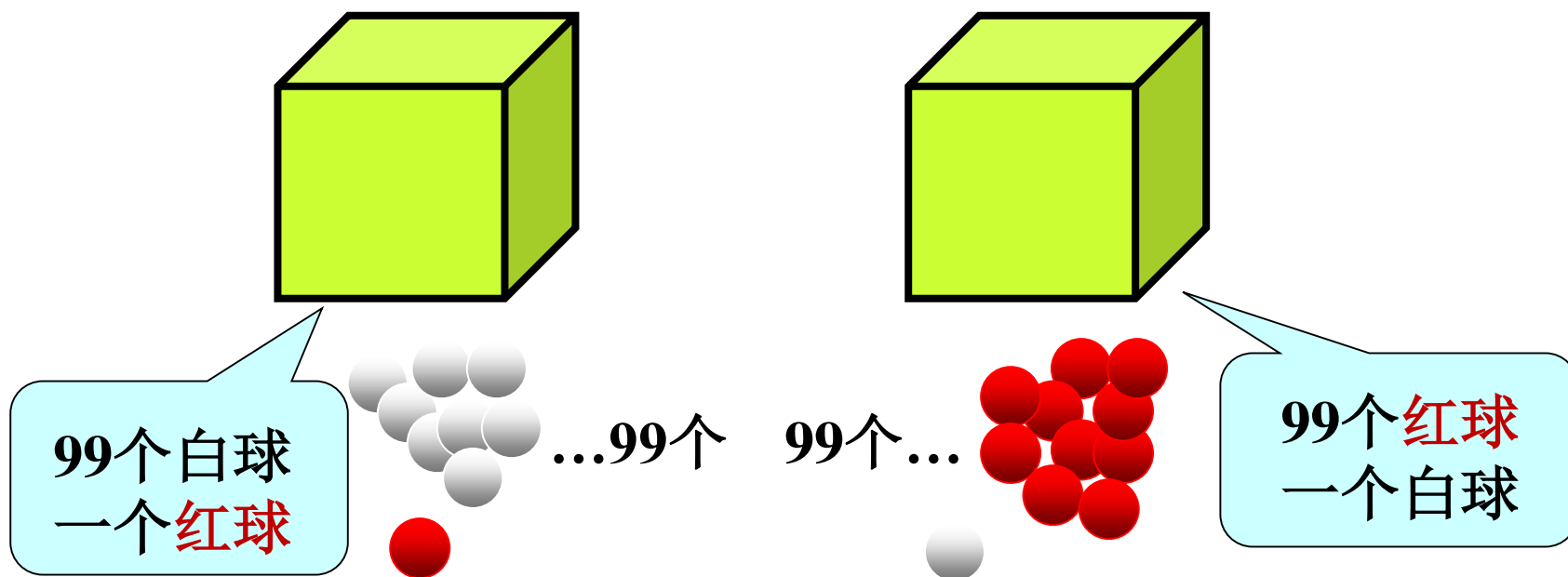
小概率事件原理

小概率事件在一次试验中是几乎不可能发生的。

如果在假设 H_0 成立的条件下某事件是小概率事件, 但在一次试验中却发生了, 于是就怀疑假设 H_0 的正确性从而拒绝 H_0 。

■ 现用一个例子来说明这个原则：

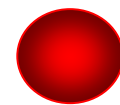
例如：现有两个盒子，各装有100个球。



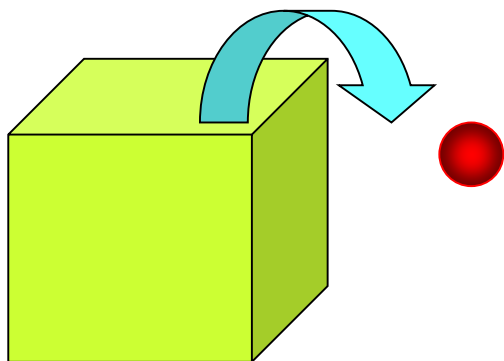
现从两盒中随机取出一个盒子，问：这个盒子里是白球 99 个还是红球 99 个？

若假设：这个盒子里有 99 个白球。

当从中随机摸出一个球时，发现是红球：



此时应如何判断这个假设是否成立呢？



- 假设其中真有 99 个白球，摸出红球的概率只有 $1/100$ ，这是小概率事件。
- 但此小概率事件在一次试验中竟然发生了，这就需怀疑所作的假设的正确性而拒绝原假设。

注：这个例子中所使用的推理方法，可以称为是**带概率性质**的反证法。但它不同于一般的反证法。

- **一般的反证法**要求在原假设成立的条件下导出的结论是**绝对成立**的；如果事实与之矛盾，则完全**绝对地否定原假设**。
- **概率反证法**的逻辑是：如果**小概率事件**在一次试验中居然发生了，则就可以**以很大的把握否定原假设**，否则就不能否定原假设。

在假设检验中，常称这个小概率为**显著性水平**，用 α 表示。

三. 假设检验的两类错误

1. 第一类错误 (弃真): 如果 H_0 是正确的, 但却被错误地否定了。
2. 第二类错误 (取伪): 如果 H_0 是不正确的, 但却被错误地接受了。

若设犯两类错误的概率分别为:

$$P\{\text{拒绝}H_0 \mid H_0\text{为真}\} = \alpha$$

(小概率事件发生, 怀疑 H_0 的准确性)

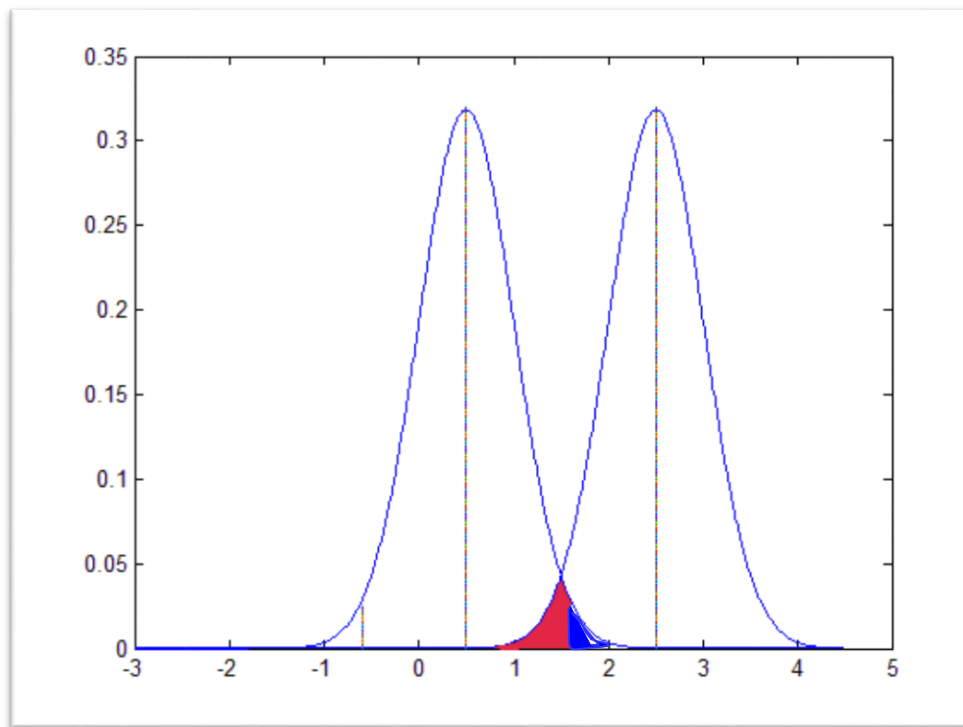
$$P\{\text{接受}H_0 \mid H_0\text{不真}\} = \beta$$

则显著性水平 α 为犯第一类错误的概率。

注：两类错误是**互相关联**的，当样本容量 n 固定时，一类错误概率的减少必导致另一类错误概率的增加。

例如：设总体 X 服从 $N(\mu, 0.5^2)$ ，其中参数 μ 有两个可能取值 **0.5** 和 **2.5**。

假设： $H_0: \mu=0.5$ ； $H_1: \mu=2.5$



四. 假设检验的具体做法

例1. 罐装可乐容量的检验问题
在一条生产可乐的流水线上罐装
可乐不断地封装，然后装箱外运。
罐装可乐的容量按标准应在 350
毫升和 360 毫升之间。

试问：如何检验这批罐装可乐的
容量是否合格呢？

分析：若把每一罐可乐都打开倒入量
杯，看看容量是否合于标准。
这显然是不可行的。





通常的办法是： 进行抽样检查。

即，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。

- 如发现不正常则应停产，找出原因，排除故障，然后再生产；
- 如生产正常，就继续按规定时间再抽样，以此监督生产，保证质量。



显然：

- 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？

现用**假设检验**的方法来处理这对矛盾

注意到： 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。

故： 可以认为样本是取自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$

现抽查了 n 罐，测得容量为： X_1, X_2, \dots, X_n

当生产比较稳定时， σ^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：

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

称 H_0 为**原假设**（或**零假设**）

称 H_1 为**备择假设**（或**对立假设**）。

在实际问题中，
往往把**不轻易否定的命题**作为原假设。

那么，如何判断原假设 H_0 是否成立呢？



由于 μ 是正态分布的期望值，它的无偏估计量是样本均值 \bar{X} ，因此可以根据 \bar{X} 与 μ_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。

而较大、较小是一个相对的概念，那么它应由什么原则来确定？

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。

问题归结为：对差异作定量的分析，以确定其性质。

- 注意到：
- 当差异是由抽样的随机性引起时，则称其为“抽样误差”或“随机误差”；它反映了由偶然、非本质因素引起的随机波动；
 - 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，则就不能用抽样的随机性来解释。此时可认为这个差异反映了事物的本质差别，则称其为“系统误差”。

从而问题就
转化为：

如何判断差异是由“**抽样误差**”
还是“**系统误差**”所引起的？

解决的方法：

给出一个**量的界限**，即**显著性水平 α**

从而**提出假设**：

$$H_0: \mu = \mu_0 = 355 \longleftrightarrow H_1: \mu \neq \mu_0 = 355$$

因为 σ 已知，

当生产比较稳定时， σ^2 是一个常数

所以构造**统计量**为：

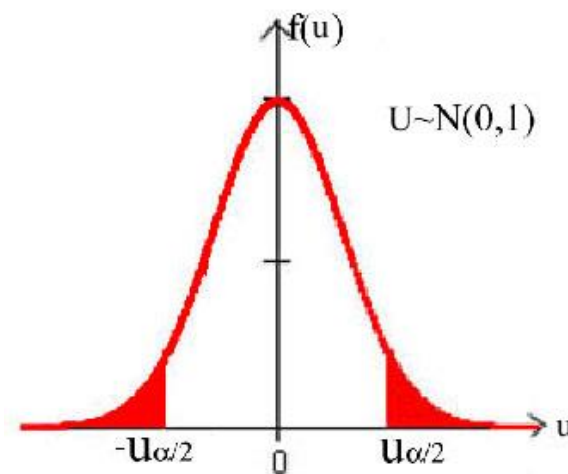
$$U = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0, 1)$$

误差

对给定的显著性水平 α ，查正态分布的上 α 分位点的值 $u_{\alpha/2}$ ，使：

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

即 $|U| \geq u_{\alpha/2}$ 是一个小概率事件



故可以取拒绝域 C 为：

$$C : |U| \geq u_{\alpha/2}$$

如果由样本值算得该统计量的实测值落入区域 C ，则拒绝 H_0 ；否则就接受 H_0 。

注：

■ 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 C (拒绝域) 是个小概率事件。
- 如果该统计量的实测值落入 C ，即 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；否则就不能否定 H_0 而只好接受 H_0 。

注：

■ 这里所依据的逻辑是：

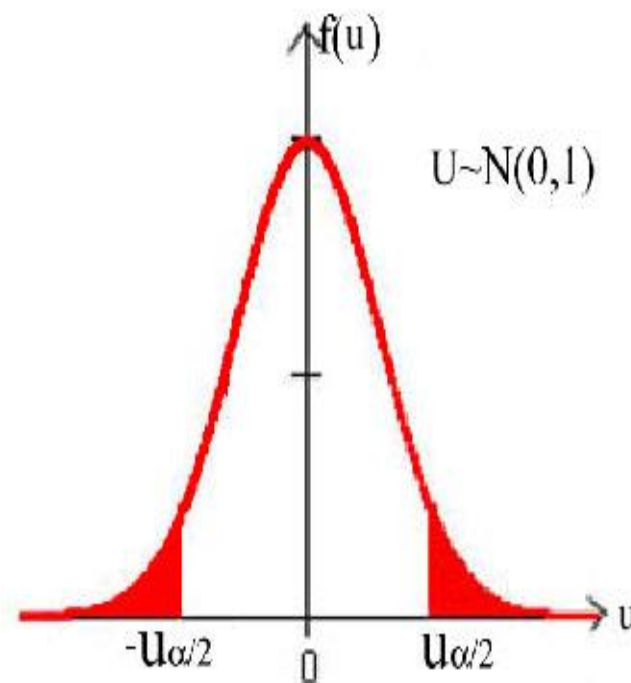
- 所以，这个概率也表示 H_0 为真是，拒绝 H_0 的概率。（即犯第一类错误—弃真的概率）
- 不否定 H_0 并不是肯定 H_0 一定对，而只是说差异还不够显著，还没有达到足以否定 H_0 的程度。所以假设检验又叫“显著性检验”。

▲ 如果显著性水平 α 取得很小, 则拒绝域也会比较小。其产生的后果是: H_0 难于被拒绝。

▲ 如果在 α 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。

▲ 把在 $\alpha = 0.01$ 时拒绝 H_0 称为是高度显著的。



五. 假设检验问题的步骤

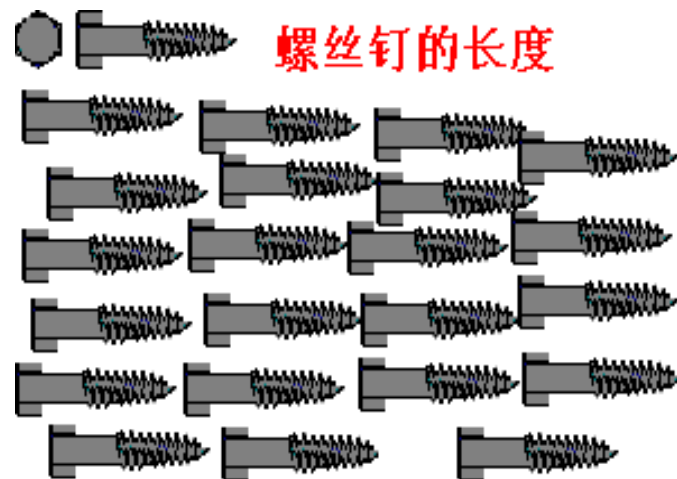
1. 根据实际问题要求，提出原假设 H_0 及备择假设 H_1
2. 确定检验统计量
3. 按 $P(\text{拒绝}H_0 | H_0 \text{为真}) = \alpha$ ，求出拒绝域
4. 取样本，将样本观察值代入统计量，观察统计量是否在拒绝域以确定接受 H_0 还是拒绝 H_0

例2 某工厂生产的一种螺钉，标准要求长度是 32.5 毫米。实际生产的产品，其长度 X 假定服从正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$ ，其中 σ^2 未知，现从该厂生产的一批产品中抽取 6 件，得尺寸数据如下：

32.56, 29.66, 31.64, 30.00, 31.87, 31.03

问：这批产品是否合格？ $\alpha = 0.01$

解：由已知，设这批产品(螺钉长度)的全体组成总体 X



则问题是要检验 $E(X)$ 是否为 32.5。

...

第一步： 提出原假设和备择假设

$$H_0 : \mu = 32.5 \quad \Leftrightarrow \quad H_1 : \mu \neq 32.5$$

第二步： 因为已知 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, σ^2 未知.
故取检验统计量为：



第一步： 提出原假设和备择假设

$$H_0 : \mu = 32.5 \quad \Leftrightarrow \quad H_1 : \mu \neq 32.5$$

第二步： 因为已知 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, σ^2 未知.

故取检验统计量为：

$$t = \frac{\bar{X} - 32.5}{S/\sqrt{6}}$$

在 H_0 成立下求出它的分布为：

$$t = \frac{\bar{X} - 32.5}{S/\sqrt{6}} \sim t(5)$$

能衡量
差异大
小且分
布已知

第三步:

对给定的显著性水平 $\alpha = 0.01$ 查 t 分布表得临界值:
 $t_{\alpha/2}(5) = t_{0.005}(5) = 4.0322$

使得: $P\{|t| \geq t_{\alpha/2}(5)\} = \alpha$

即 “ $|t| \geq t_{\alpha/2}(5)$ ” 是一个小概率事件.

故得否定域为:

$$C: |t| \geq 4.0322$$

小概率事件在一次试验中基本上不会发生。

第四步：

将样本值代入，计算出统计量 t 的实测值：

$$|t| = 2.997 < 4.0322$$

没有落入
拒绝域

故不能拒绝 H_0 ，即应接受 H_0

结论： 可认为这批产品是合格的。

注：

接受 H_0 这并不意味着 H_0 一定对，只是差异还不够显著，不足以否定 H_0 。

例3. 设某异常区磁场强度服从正态分布 $N(\mu_0, \sigma_0^2)$, 由以前观察知道 $\mu_0 = 56$, $\sigma_0 = 20$, 现有一台新型号的仪器, 用它对该区进行磁测, 抽取了 41 个点, 其样本均值与标准差为:

$$\bar{X} = 61.1, \quad S = 20$$

问: 此仪器测出的结果是否符合要求? ($\alpha = 0.05$)

解: 以 μ, σ 分别表示用这台机器测出的异常区的磁场强度 X 的均值和均方差(标准差)。

根据长期实践的经验表明异常区磁场强度的标准差比较稳定, 所以可设 $\sigma = 20$,

于是: $X \sim N(\mu, 20^2)$ 这里 μ 是未知的。

第一步： 提出假设： $H_0 : \mu = \mu_0 = 56$

$$H_1 : \mu \neq \mu_0 = 56$$

第二步： 由已知条件取检验统计量为：

$$U = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \sim N(0,1)$$

第三步：

对给定的显著性水平 $\alpha = 0.05$ 查正态分布表得临界值：

$$k = z_{\frac{0.05}{2}} = z_{0.025} = 1.96$$

使得:

$$P_{\mu_0} \left\{ \left| \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \right| \geq k \right\} = \alpha$$

即:

$$\left| \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \right| \geq k = 1.96 \text{ 是一个小概率事件。}$$

故得否定域为:

$$C : \left| \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \right| \geq 1.96$$

第四步：

将样本值代入，计算出统计量 U 的实测值：

$$u = \left| \frac{\bar{x} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \right| = \left| \frac{61.1 - 56}{20 / \sqrt{41}} \right| = \left| \frac{5.1}{3.125} \right| = 1.632 < 1.96$$

故不能拒绝 H_0 ，即应接受 H_0 。

没有落入
拒绝域

结论：

可认为这台仪器测出的结果是符合要求的。即这台机器是基本正常的。

例题注解:

在正态分布中针对显著性水平 α ，一般有：

当 $\left| \frac{\bar{x} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \right| < k$ 则称 \bar{x} 与 μ_0 的差异不显著。

当 $\left| \frac{\bar{x} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \right| \geq k$ 则称 \bar{x} 与 μ_0 的差异显著。

注: ▲ 备择假设 H_1 表示 μ 可能大于 μ_0 也可能小于 μ_0 , 故称其为 **双边备择假设**。从而对应的假设检验称为 **双边假设检验**。

▲ 拒绝域与临界点

(1) 当统计量取某个区域 C 中的值时, 拒绝原假设 H_0 , 则称区域 C 为 **拒绝域**。

(2) 拒绝域的边界点称为 **临界点**

▲ 单边检验

(1) 右边检验: $H_0: \mu \leq \mu_0$ $H_1: \mu > \mu_0$

(2) 左边检验: $H_0: \mu \geq \mu_0$ $H_1: \mu < \mu_0$

例4 某编织物强力指标 X 的均值 $\mu_0 = 21$ 公斤。改进工艺后生产了一批编织物，今从中取 30 件，测得 $\bar{X} = 21.55$ 公斤，假设改进后指标 X 服从正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$ ，且已知 $\sigma = 1.2$ 公斤。

问：在显著性水平 $\alpha = 0.01$ 下，新生产编织物比过去的编织物强力是否有提高？

解： 提出假设： $H_0 : \mu \leq 21 \Leftrightarrow H_1 : \mu > 21$

取统计量： $Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0, 1)$

否定域 C 为： $\frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \geq z_{0.01} = 2.33$

是一小概率事件

由已知, $\sigma = 1.2$, $n = 30$

并由样本值计算, 得实测值为: $2.51 > 2.33$

落入拒绝域

故拒绝原假设 H_0 , 可认为新生产编织物比过去的编织物强力是有提高的。

注:

此时可能会犯第一类错误, 但犯错误的概率不会超过 0.01。



小结

根据统计调查的目的，提出原假设 H_0 和备选假设 H_1

提出假设

检验假设

作出决策

拒绝 H_0
还是接受 H_0

抽取样本

对差异进行定量的分析，确定其性质（随机误差还是系统误差，**为给出两者界限，给出显著性水平，并找一检验统计量 T ，在 H_0 成立下其分布已知**）

$P(T \in C) = \alpha$
-----犯第一类错误的概率，
 C 为拒绝域。

第八章作业（教材第五版）：

P215： 1、 2、 3、 4

注：作业不得抄袭；写上姓名、班级、学号和页码（如1/5），待第九章讲授结束后，与第九章作业一起提交至教学云平台。