

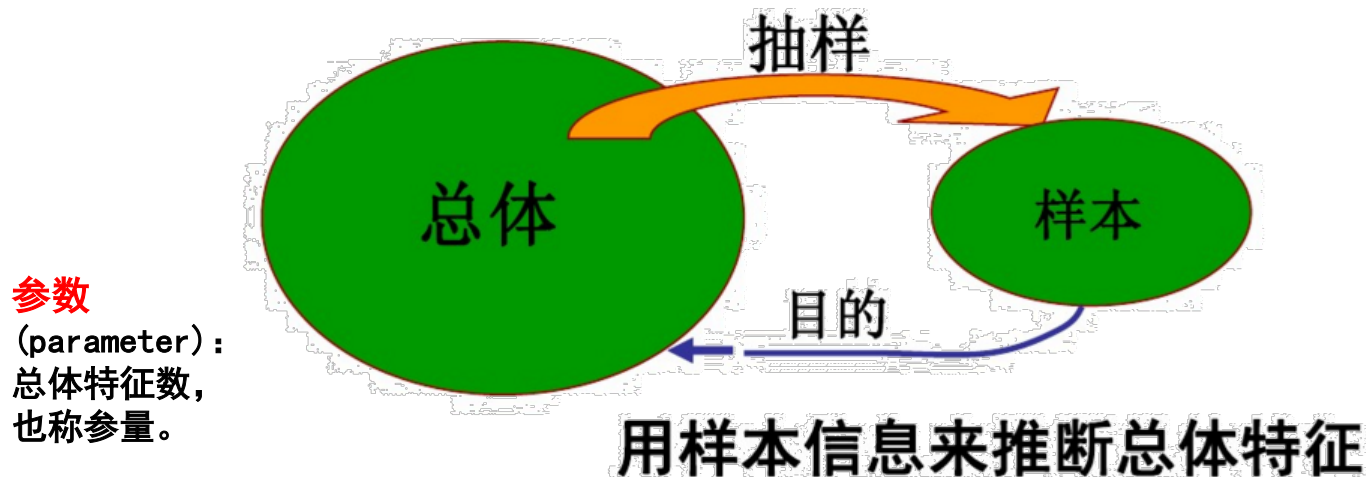
第5章 参数估计

李镇清

中国科学院大学

统计学基本问题：

研究总体与样本的关系



参数

(parameter):
总体特征数,
也称参量。

统计量

(statistic): 样本特征数, 也称统计数, 由样本算出的量, 或者说统计量就是样本的函数。统计量只依赖于样本, 而不能与任何未知的量有关。

抽样分布: 样本统计量的分布

样本统计量推断总体参数, 以抽样分布为基础
统计推断: 假设检验, 参数估计

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

二、总体平均数的区间估计与点估计

三、两个总体平均数差数的区间估计与点估计

参数估计 (parameter estimation)

参数估计 (parameter estimation)，统计推断的一种。根据从总体中抽取的随机样本来估计总体分布中未知参数的过程。从估计形式看，区分为点估计与区间估计；从构造估计量的方法讲，有矩法估计、最小二乘估计、似然估计、贝叶斯估计等。

要处理两个问题：

- (1) 求出未知参数的估计量；
- (2) 在一定置信度（可靠程度）下指出所求的估计量的精度。信度一般用概率表示，如置信程度为95%；精度用估计量与被估参数（或待估参数）之间的接近程度或误差来度量。

用估计量估计总体参数

估计量是估计总体参数的统计量，两种估计，一种是点估计(point estimation)，即用估计量的实现值来近似相应的总体参数。

另一种是区间估计(interval estimation)；它是包括估计量在内（有时是以估计量为中心）的一个区间；该区间被认为很可能包含总体参数。

点估计给出一个数字，用起来很方便；而区间估计给出一个区间，说起来留有余地；不像点估计那么绝对。

点估计

最常用的估计量：样本均值、样本标准差(s)
和(Bernoulli试验的)成功比例(x/n)；
用它们来分别估计总体均值(μ)、总体标准差
(σ)和成功概率(或总体中的比例) p .

点估计

用什么样的估计量来估计参数呢？

衡量一个估计量好坏的标准。每个标准一般都仅反映估计量的某个方面。

这样就出现了按照这些标准定义的各种名目的估计量（如无偏估计量等）。

另一些估计量则是由它们的计算方式来命名的（如最大似然估计和矩估计等）。

好估计量的标准

（1）无偏性

无偏性是指估计量抽样分布的数学期望等于总体参数的真值。无偏性的含义是，估计量是一随机变量，对于样本的每一次实现，由估计量算出的估计值有时可能偏高，有时可能偏低，但这些估计值平均起来等于总体参数的真值。在平均意义下，无偏性表示没有系统误差。

（2）有效性

有效性是指估计量与总体参数的离散程度。如果两个估计量都是无偏的，那么离散程度较小的估计量相对而言是较为有效的。离散程度是用方差度量的，因此在无偏估计量中，方差愈小愈有效。

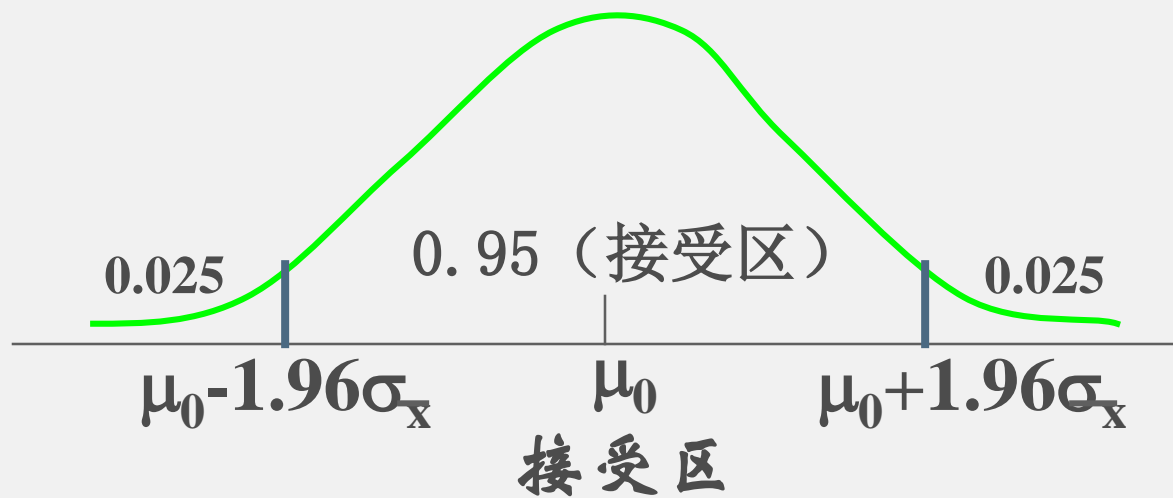
（3）一致性

一致性，又称相合性，是指随着样本容量的增大，估计量愈来愈接近总体参数的真值

一、参数区间估计与点估计的原理

参数的区间估计与点估计是建立在一定理论基础上的方法。

由中心极限定理和大数定律，只要抽样为大样本，不论其总体是否为正态分布，其样本平均数都近似服从正态分布 $N(\mu, \sigma^2/n)$ 。



临界值

$$\mu \pm u_{\alpha/2} \sigma_x$$

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

$$P(\bar{x} > \mu + 1.96\sigma_{\bar{x}}) + P(\bar{x} < \mu - 1.96\sigma_{\bar{x}}) = 0.05$$

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

$$P(\bar{x} > \mu + 2.58\sigma_{\bar{x}}) + P(\bar{x} < \mu - 2.58\sigma_{\bar{x}}) = 0.01$$

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

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

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

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

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

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

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

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

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

$$P(\bar{x} - u_{\alpha/2}\sigma_{\bar{x}} < \mu < \bar{x} + u_{\alpha/2}\sigma_{\bar{x}}) = 1 - \alpha$$

u_{α} : 正态分布下置信度 $P=1-\alpha$ 时的 u 临界值

α : 置信水平

$$P(\bar{x} - u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}} < \mu < \bar{x} + u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}}) = 1 - \alpha$$

知道 \bar{x} ，但不知道 μ

1- α 置信区间、置信距 $(\bar{x} - u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}}, \bar{x} + u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}})$

$$(L_1 = \bar{x} - u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}}, L_2 = \bar{x} + u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}})$$

$$(L_1 = \bar{x} - u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}}, L_2 = \bar{x} + u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}})$$

用样本平均数 \bar{x} 对总体平均数 μ 的置信度为 $P=1-\alpha$ 的区间估计。

$$L = \bar{x} \pm u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}}$$

用样本平均数 \bar{x} 对总体平均数 μ 的置信度为 $P=1-\alpha$ 的点估计。

二、总体平均数 μ 的区间估计和点估计

当为大样本时，不论总体方差 σ^2 为已知或未知，可以利用样本平均数 \bar{x} 和总体方差 σ^2 作出置信度为 $P=1-\alpha$ 的总体平均数的区间估计为：

$$(L_1 = \bar{x} - u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}}, L_2 = \bar{x} + u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}})$$

其置信区间的下限 L_1 和上限 L_2 为

$$L_1 = \bar{x} - u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}}$$

$$L_2 = \bar{x} + u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}}$$

总体平均数的点估计 L 为

$$L = \bar{x} \pm u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}}$$

当样本为小样本且总体方差 σ^2 未知时， σ^2 需由样本方差 s^2 来估计，于是置信度为 $P=1-\alpha$ 的总体平均数 μ 的置信区间可估计为

$$\left(\bar{x} - t_{\alpha/2} s_{\bar{x}}, \bar{x} + t_{\alpha/2} s_{\bar{x}} \right)$$

其置信区间的下限 L_1 和上限 L_2 为：

$$(L_1 = \bar{x} - t_{\alpha/2} s_{\bar{x}}, L_2 = \bar{x} + t_{\alpha/2} s_{\bar{x}})$$

总体平均数的点估计 L 为：

$$L = \bar{x} \pm t_{\alpha/2} s_{\bar{x}}$$

T_{α} 为正态分布下置信度 $P=1-\alpha$ 时的t临界值

例4.14测得某批25个小麦样本的平均蛋白质含量=14.5%，已知 $\sigma = 2.50\%$ ，试进行95%置信度下的蛋白质含量的区间估计和点估计。

分析：本例 σ 为已知，置信度 $P = 1 - \alpha = 0.95$ ， $u_{0.05} = 1.96$ 。

$$\sigma_{\bar{x}} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} = \frac{2.50}{\sqrt{25}} = 0.50$$

$$L_1 = \bar{x} - u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}} = 14.5 - 1.96 \times 0.50 = 13.52(\%)$$

$$L_2 = \bar{x} + u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}} = 14.5 + 1.96 \times 0.50 = 15.48(\%)$$

蛋白质含量的点估计为：

$$L = \bar{x} \pm u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}} = 14.5 \pm 1.96 \times 0.50 = 14.5 \pm 0.98$$

说明小麦蛋白质含量有95%的把握落在13.52%~15.48%的区间里。

例题 从某渔场收对虾的总体中，随机取20尾对虾，测的平均体长 $\bar{x}=120\text{mm}$ ，标准差是 $s=15\text{mm}$ ，试估计置信度为99%的对虾总体平均数

本例中，由于总体方差 σ^2 未知，需用 s^2 估计 σ^2 ，当 $df=20-1=19$ 时， $t_{0.01/2}=2.861$ 。具体计算如下

$$s_{\bar{x}} = \frac{s}{\sqrt{n}} = \frac{15}{\sqrt{20}} = 3.354$$

于是对虾体长的区间估计为

$$L_1 = \bar{x} - t_{\alpha/2} s_x^- = 120 - 2.861 \times 3.354 = 110.4(mm)$$

$$L_2 = \bar{x} + t_{\alpha/2} s_x^- = 120 + 2.861 \times 3.354 = 129.6(mm)$$

对虾体长的点估计为：

$$\begin{aligned} L &= \bar{x} \pm t_{\alpha/2} s_x^- \\ &= 120 \pm 2.861 \times 3.354 = 120 \pm 9.6(mm) \end{aligned}$$

说明对虾体长有99%把握落在110.4mm~129.6mm区间里

三、两个总体平均数差数

$\mu_1 - \mu_2$ 的区间估计与点估计

当两个总体方差 σ_1^2 和 σ_2^2 为已知，或总体方差 σ_1^2 和 σ_2^2 未知但为大样本时，在置信度为 $P = 1 - \alpha$ 下，两个总体平均数差数 $\mu_1 - \mu_2$ 的区间估计为：

$$\left[(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}, (\bar{x}_1 - \bar{x}_2) + u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2} \right]$$

其置信区间的下限 L_1 和上限 L_2 为:

$$\left[L_1 = (\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}, L_2 = (\bar{x}_1 - \bar{x}_2) + u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2} \right]$$

两个总体平均数差数 $\mu_1 - \mu_2$ 的点估计 L 为

$$L = (\bar{x}_1 - \bar{x}_2) \pm u_{\alpha/2} \sigma_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}$$

当两个样本为小样本，总体方差 σ_1^2 和 σ_2^2 未知，当两总体方差相等，即 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ 时，可由两样本方差 s_1^2 和 s_2^2 估计总体方差 σ_1^2 和 σ_2^2 ，在置信度为 $P=1-\alpha$ 下，两总体平均数差数 $\mu_1-\mu_2$ 的区间估计为：

$$\left[(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - t_{\alpha/2} s_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}, (\bar{x}_1 - \bar{x}_2) + t_{\alpha/2} s_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2} \right]$$

其置信区间的下限 L_1 和上限 L_2 为:

$$\left[L_1 = (\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - t_{\alpha/2} s_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}, L_2 = (\bar{x}_1 - \bar{x}_2) + t_{\alpha/2} s_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2} \right]$$

两个总体平均数差数 $\mu_1 - \mu_2$ 的点估计 L 为:

$$L = (\bar{x}_1 - \bar{x}_2) \pm t_{\alpha/2} s_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}$$

当两个样本为小样本，总体方差 σ_1^2 和 σ_2^2 未知，且两总体方差不相等，即 $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ 时，可由两样本方差 s_1^2 和 s_2^2 对总体方差 σ_1^2 和 σ_2^2 的估计而算出的t值，已不是自由度 $df=n_1+n_2-2$ 的t分布，而是近似的服从自由度 df' 的t分布，在置信度为 $P=1-\alpha$ 下，两总体平均数差数 $\mu_1-\mu_2$ 的区间估计为：

$$\left[(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - t_{\alpha/2(df')} s_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}, (\bar{x}_1 - \bar{x}_2) + t_{\alpha/2(df')} s_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2} \right]$$

其置信区间的下限 L_1 和上限 L_2 为:

$$\left[L_1 = (\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - t_{\alpha/2(df')} s_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}, L_2 = (\bar{x}_1 - \bar{x}_2) + t_{\alpha/2(df')} s_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2} \right]$$

两个总体平均数差数 $\mu_1 - \mu_2$ 的点估计L为:

$$L = (\bar{x}_1 - \bar{x}_2) \pm t_{\alpha, df'} S_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}$$

上面三式中, $t_{\alpha/2, df'}$ 为置信度为 $P=1-\alpha$ 时自由度为 df' 的 t 临界值。

当两样本为成对资料时，在置信度为 $P=1-\alpha$ 时，两总体平均数差数 $\mu_1-\mu_2$ 的置信区间可估计为：

$$\left(\bar{d} - t_{\alpha/2} s_{\bar{d}}, \bar{d} + t_{\alpha/2} s_{\bar{d}} \right)$$

其置信区间的下限 L_1 和上限 L_2 为：

$$\left(L_1 = \bar{d} - t_{\alpha/2} s_{\bar{d}}, L_2 = \bar{d} + t_{\alpha/2} s_{\bar{d}} \right)$$

两个总体平均数差数 $\mu_1 - \mu_2$ 的点估计 L 为:

$$L = \bar{d} \pm t_{\alpha/2} s_{\bar{d}}$$

例题 用高蛋白和低蛋白两种饲料饲养一月龄大白鼠，在三个月时，测定两组大白鼠的增重重量（g），两组的数据分别为：
高蛋白组：134，146，106，119，124，161，107，83，113，129，97，123
低蛋白组：70，118，101，85，107，132，94

试进行置信度为95%时两种蛋白饲料饲养的大白鼠增重的差数区间估计和点估计。

已算得 $\bar{x}_1 = 120.17g, \bar{x}_2 = 101.00g$

$$s_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2} = 10.005 \quad df = 17, t_{0.05} = 2.110$$

其置信度为95%时两种蛋白饲料饲养的大白鼠增重的差数区间估计为：

$$\begin{aligned} L &= (\bar{x}_1 - \bar{x}_2) \pm t_{\alpha/2} s_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2} \\ &= (120.17 - 101.00) \pm 2.110 \times 10.005 = \pm 1.94(g) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} L &= (\bar{x}_1 - \bar{x}_2) \pm t_{\alpha/2} s_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2} \\ &= (120.17 - 101.00) \pm 2.110 \times 10.005 = 40.284(g) \end{aligned}$$

两种蛋白质饲料饲养的大白鼠增重的差数点估计为：

$$\begin{aligned} L &= (\overline{x_1} - \overline{x_2}) \pm t_{\alpha/2} S_{\overline{x_1} - \overline{x_2}} \\ &= (120.17 - 101.00) \pm 2.110 \times 10.005 \\ &= 19.17 \pm 21.11(g) \end{aligned}$$

说明两种蛋白饲料饲养下大白鼠增重的差数有95%的把握落在-1.94g~40.284g的区间里。

例题 试对表4—1资料进行置信度为99%的区间估计和点估计。

已算得

$$\begin{aligned}\bar{d} &= 812.5 IU \cdot g^{-1}, \\ s_{\bar{d}} &= 193.13 IU \cdot g^{-1} \\ df &= 7, t_{0.01} = 3.499\end{aligned}$$

于是，两种饲料饲养下动物肝脏中维生素A含量差数的区间估计为：

$$\begin{aligned} L &= \bar{d} - t_{\alpha/2} s_{\bar{d}} \\ &= 812.5 - 3.499 \times 193.13 \\ &= 136.74(IU \ g^{-1}) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} L &= \bar{d} + t_{\alpha/2} s_{\bar{d}} \\ &= 812.5 + 3.499 \times 193.13 \\ &= 1488.26(IU \ g^{-1}) \end{aligned}$$

两种饲料饲养下动物肝脏中维生素A含量差数的点估计为：

$$\begin{aligned} L &= \bar{d} + t_{\alpha/2} s_{\bar{d}} \\ &= 812.5 \pm 3.499 \times 193.13 \\ &= 812.5 \pm 675.76 (IU \cdot g^{-1}) \end{aligned}$$

说明两种饲料饲养下动物肝脏中维生素A含量差数的有99%的把握落在136.74IU·g⁻¹~148.26 IU·g⁻¹的区间里。