

# 大数据的统计学基础——第9周

**【声明】** 本视频和幻灯片为炼数成金网络课程的教学资料，所有资料只能在课程内使用，不得在课程以外范围散播，违者将可能被追究法律和经济责任。

课程详情访问炼数成金培训网站

<http://edu.dataguru.cn>

## 关注炼数成金企业微信



■ 提供全面的数据价值资讯，涵盖商业智能与数据分析、大数据、企业信息化、数字化技术等，各种高性价比课程信息，赶紧掏出您的手机关注吧！



# 两个独立正态总体的均值比较

- ◆ 情况一：
- ◆  $\sigma_1^2, \sigma_2^2$  已知，由于  $\bar{X}, \bar{Y}$  相互独立，且  $\bar{X} \sim N(\mu_1, \sigma_1^2/n_1), \bar{Y} \sim N(\mu_2, \sigma_2^2/n_2)$ ，所以
- ◆  $\bar{X} - \bar{Y} \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}\right) \rightarrow \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$
- ◆ 故  $\mu_1 - \mu_2$  的  $1-\alpha$  的置信区间为
- ◆  $(\bar{X} - \bar{Y} \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}})$

某银行对所属两个储蓄所的储户存款情况进行调查，为此从每一家储蓄所抽取 25 个储户组成简单随机样本。甲储蓄所的储户平均存款余额为 7500 元，乙储蓄所的储户平均存款余额为 9000 元。假设两个总体均服从正态分布，标准差分别为  $\sigma_1 = 700$  元和  $\sigma_2 = 750$  元。试建立两储蓄所储户平均存款余额之差的 95% 的置信区间。

解 假设用随机变量  $X_1$ ， $X_2$  分别表示甲、乙两个储蓄所的储户存款余额，则由已知条件有  $\bar{X}_1 = 7500$  元， $\sigma_1 = 700$  元， $\bar{X}_2 = 9000$  元， $\sigma_2 = 750$  元， $n_1 = n_2 = 25$ ，与置信度 95% 相对应的  $\alpha = 0.05$ ，查标准正态分布表得  $Z_{\alpha/2} = 1.96$ 。由公式，得  $\mu_1 - \mu_2$  的置信度为 95% 的置信区间为

$$\begin{aligned} & (\bar{X}_1 - \bar{X}_2) \pm Z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} \\ &= (7500 - 9000) \pm 1.96 \times \sqrt{\frac{700^2}{25} + \frac{750^2}{25}} \\ &= -1500 \pm 1.96 \times 205.18 = -1500 \pm 402.15 \div (-1902, -1098) \end{aligned}$$

于是，我们有 95% 的把握认为，甲储蓄所储户平均存款余额比乙储蓄所储户平均存款余额大约少 1098 到 1902 元之间。

# 两个独立正态总体的均值比较

- ◆ 情况二：
- ◆  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ ，但 $\sigma^2$ 的值未知
- ◆ 当 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ 时，有

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

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

- ◆ 所以 $\mu_1 - \mu_2$ 的 $1-\alpha$ 的置信区间为

- ◆  $(\bar{X} - \bar{Y} \pm t_{\alpha/2, n_1+n_2-2} S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}})$

- ◆ 某公司为了了解男女推销员的推销能力是否有差别，随机抽取16名男推销员和25名女推销员进行测试。男推销员的平均销售额为30250元，标准差为18400元，女推销员的平均销售额为33750元，标准差为13500元。假设男女推销员的销售额服从正态分布，且方差相等。试建立男女推销员销售额之差的95%的置信区间。

解 假设用随机变量  $X_1$ ， $X_2$  分别表示男女推销员的销售额，则由已知条件有  $\bar{X}_1 = 30250$  元， $S_1 = 18400$  元， $\bar{X}_2 = 33750$  元， $S_2 = 13500$  元， $n_1 = 16$ ， $n_2 = 25$ 。又因两总体方差相等，可以估计出它们的共同方差：

$$S_{\text{合}}^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2} = \frac{(16 - 1) \times 18400^2 + (25 - 1) \times 13500^2}{16 + 25 - 2} \doteq 15568^2$$

与置信度 95% 相对应的  $\alpha = 0.05$ ，查  $t$  分布表，得到  $t_{0.05/2, 16+25-2} = 2.02$ ，由公式，得男女推销员销售额之差的置信度为 95% 的置信区间为

$$\begin{aligned} & (\bar{X}_1 - \bar{X}_2) \pm t_{\alpha/2, n_1+n_2-2} S_{\text{合}} \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}} \\ &= (30250 - 33750) \pm 2.02 \times 15568 \sqrt{\frac{1}{16} + \frac{1}{25}} \\ &= -3500 \pm 2.02 \times 4984.2 = -3500 \pm 10068 = (-13568, 6568) \end{aligned}$$

于是，我们有 95% 的把握认为：男推销员的销售额既有可能比女推销员多 6568 元，也有可能比女推销员少 13568 元，所以男女推销员的推销能力没有显著差别。

# 两个独立正态总体的均值比较

◆ 情况三：

◆  $\sigma_1^2, \sigma_2^2$ 未知且,  $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ 时,  $\bar{X}, \bar{Y}$ 相互独立, 且 $\bar{X} \sim N(\mu_1, \sigma_1^2/n_1), \bar{Y} \sim N(\mu_2, \sigma_2^2/n_2)$

◆ 统计量 $t = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}}$ 近似服从自由度为 $v$ 的t分布。其中,  $v = \frac{(\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2})^2}{\frac{(S_1^2/n_1)^2}{n_1} + \frac{(S_2^2/n_2)^2}{n_2}}$

◆ 故 $\mu_1 - \mu_2$ 的 $1-\alpha$ 的置信区间为

◆  $(\bar{X} - \bar{Y} \pm t_{\alpha/2, v} \sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}})$



- ◆ 在上一道题中，假设两个正态分布方差不等，试建立男女推销员销售额之差的95%的置信区间。

首先根据公式 计算自由度  $v$ ，

$$v = \frac{\left( \frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2} \right)^2}{\frac{(S_1^2/n_1)^2}{n_1} + \frac{(S_2^2/n_2)^2}{n_2}} = \frac{\left( \frac{18400^2}{16} + \frac{13500^2}{25} \right)^2}{\frac{(18400^2/16)^2}{16} + \frac{(13500^2/25)^2}{25}} \doteq 27$$

查  $t$  分布表，得到  $t_{0.05/2, 27} = 2.05$ ，由公式，得男女推销员销售额之差的置信度为 95% 的置信区间为

$$\begin{aligned} (\bar{X}_1 - \bar{X}_2) \pm t_{\alpha/2, v} \sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}} &= (30250 - 33750) \pm 2.05 \sqrt{\frac{18400^2}{16} + \frac{13500^2}{25}} \\ &= -3500 \pm 2.05 \times 5334 = -3500 \pm 10934.4 = (-14434, 7434) \end{aligned}$$

于是，我们有 95% 的把握认为：男推销员的销售额既有可能比女推销员多 7434 元，也有可能比女推销员少 14434 元，所以男女推销员的推销能力没有显著差别。

- ◆ 对于两个来自非正态总体的样本，只有样本量足够大（一般要求 $n_1, n_2 \geq 30$ ），就可以

根据中心极限定理，有 $\bar{X}_1 - \bar{X}_2$ 服从正态分布 $N(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2})$

- ◆ 当两个总体的方差已知时：

$\mu_1 - \mu_2$ 的 $1-\alpha$ 置信区间为 $(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}$

- ◆ 当两个总体的方差未知时，用样本方差代替总体方差：

$\mu_1 - \mu_2$ 的 $1-\alpha$ 置信区间为 $(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}$

- ◆ 某连锁店准备在两个不同地点选择一个地方开一家新店，为此需调查这两个地点居民收入的差别。在甲地点调查了100户居民，年平均收入为19000元，标准差为70元，在乙地点调查了80户居民，年平均收入为17000元，标准差为75元。试建立两个地点居民年平均收入差别的99%的置信区间。

解 假设用随机变量  $X_1$  ,  $X_2$  分别表示甲、乙两地居民的年收入，虽然已知条件没有给出

$X_1$  ,  $X_2$  服从正态分布的假设，但由于  $n_1 = 100$  ,  $n_2 = 80$  , 均为大样本，所以可以应用

公式(6.13)。根据题意， $\bar{X}_1 = 19000$  元， $\bar{X}_2 = 17000$  元， $S_1 = 70$  元， $S_2 = 75$  元，与

置信度 99% 相对应的  $\alpha = 0.01$ ，查标准正态分布表，得到  $Z_{\alpha/2} = 2.58$ 。由公

式(6.13)，得两总体均值之差  $\mu_1 - \mu_2$  的置信度为 99% 的置信区间为

$$\begin{aligned} & (\bar{X}_1 - \bar{X}_2) \pm Z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}} \\ & = (19000 - 17000) \pm 2.58 \times \sqrt{\frac{70^2}{100} + \frac{75^2}{80}} \\ & = 2000 \pm 2.58 \times 10.92 = 2000 \pm 28.17 \triangleq (1972, 2028) \end{aligned}$$

于是，我们有 99% 的把握认为，甲地居民年平均收入比乙地居民年平均收入大约高 1972

元到 2028 元之间。

- ◆ 假设两个总体的比例分别为 $p_1$ 和 $p_2$ ，从中分别抽取容量为 $n_1$ 和 $n_2$ 的两个相互独立的简单随机样本，样本比例分别为 $\hat{p}_1$ 和 $\hat{p}_2$ 。由中心极限定理可知，在大样本条件下，两个样本比例之差 $\hat{p}_1 - \hat{p}_2$ 的抽样分布近似服从正态分布，其数学期望为 $p_1 - p_2$ ，方差为

$$\frac{p_1(1-p_1)}{n_1} + \frac{p_2(1-p_2)}{n_2}$$

- ◆ 故 $\hat{p}_1 - \hat{p}_2 \sim N(p_1 - p_2, \frac{p_1(1-p_1)}{n_1} + \frac{p_2(1-p_2)}{n_2})$

- ◆ 从而 $p_1 - p_2$ 的 $1-\alpha$ 置信区间为 $(\hat{p}_1 - \hat{p}_2 \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p}_1(1-\hat{p}_1)}{n_1} + \frac{\hat{p}_2(1-\hat{p}_2)}{n_2}})$

- ◆ 要求：
  1.  $n_1, n_2 \geq 30$
  2. 两个样本成功和失败次数都不少于5
  3.  $p_1, p_2$ 不要太接近1或0

- ◆ 对某个电视广告的收视率进行调查。在甲地区调查了200人，有128人收看过该广告，在乙地区调查了225人，有90人收看过该广告。试以90%的可靠性对该广告在两地收视率的差别作出区间估计。

假设用 $p_1, p_2$ 分别表示某电视广告在甲、乙两地区的收视率，则由已知条件可知， $\hat{p}_1 = \frac{128}{200} = 0.64$ ， $\hat{p}_2 = \frac{90}{225} = 0.40$ ， $\alpha = 0.10$ ， $z_{0.10/2} = 1.645$ ，得到该广告在两地收视率之差的90%的置信区间为

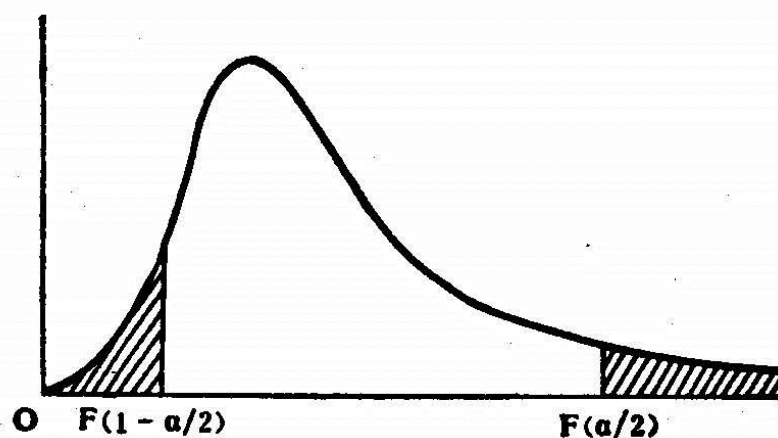
$$\begin{aligned} & \hat{p}_1 - \hat{p}_2 \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p}_1(1 - \hat{p}_1)}{n_1} + \frac{\hat{p}_2(1 - \hat{p}_2)}{n_2}} \\ &= (0.64 - 0.40) \pm 1.645 \\ & \times \sqrt{0.64 * \frac{1 - 0.64}{200} + 0.40 * \frac{1 - 0.40}{225}} = (0.1625, 0.3175) \end{aligned}$$

# 两个独立正态总体的方差比较

- ◆ 设 $X_1, X_2, \dots, X_{n_1}$ 与 $Y_1, Y_2, \dots, Y_{n_2}$ 分别来自正态总体 $N(\mu_1, \sigma_1^2), N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 的样本，且这两个样本相互独立。其样本均值分别为 $\bar{X}, \bar{Y}$ ，其样本方差分别为 $S_1^2, S_2^2$ ，则有

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

- ◆  $1 - \alpha = P\left(F_{1-\alpha/2, n_1-1, n_2-1} < \frac{S_1^2/S_2^2}{\sigma_1^2/\sigma_2^2} < F_{\alpha/2, n_1-1, n_2-1}\right) = P\left(\frac{S_1^2/S_2^2}{F_{\alpha/2, n_1-1, n_2-1}} < \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} < \frac{S_1^2/S_2^2}{F_{1-\alpha/2, n_1-1, n_2-1}}\right)$



- ◆ 在便士铸造的例子中，假设从原来的机器随机抽取10个硬币，测量其重量，得到其标准差为0.0158g。试比较两个机器的铸币重量的标准差。
- ◆  $s_1^2 = 0.0158 * 0.0158 = 0.00024964$ ;  $s_2^2 = 0.0125 * 0.0125 = 0.00015625$  ;
- ◆ 取  $\alpha = 0.05$  ,  $F_{1-\alpha/2, n_1-1, n_2-1} = \frac{1}{F_{\alpha/2, n_2-1, n_1-1}} = \frac{1}{4.03}$  ;  $F_{\alpha/2, n_1-1, n_2-1} = 4.03$
- ◆ 故  $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$  的95%置信区间为
- ◆  $(\frac{s_1^2/s_2^2}{F_{\alpha/2, n_1-1, n_2-1}}, \frac{s_1^2/s_2^2}{F_{1-\alpha/2, n_1-1, n_2-1}}) = (0.39645, 6.43871)$
- ◆ 所以  $\frac{\sigma_1}{\sigma_2}$  的95%置信区间为
- ◆ ( 0.6294, 2.5375 )

- ◆ 对于已知类型的分布，估计分布函数参数是关键。
- ◆ 设总体 $X$ 的分布函数 $F(x; \theta)$ 的形式为已知， $\theta$ 是待估参数。 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是 $X$ 的一个样本， $x_1, x_2, \dots, x_n$ 是相应的一个样本值。点估计就是要构造一个适当的统计量 $\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ ，其相应的观察值 $\hat{\theta}(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 作为未知参数 $\theta$ 的一个近似值。
- ◆ 我们称 $\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 为 $\theta$ 的**估计量**， $\hat{\theta}(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 为 $\theta$ 的**估计值**。
- ◆ 估计量不唯一，使用不同方法得到的估计量可能不一样
- ◆ 最常用的构造估计量的方法：矩估计法和最大似然估计法



◆ 设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是总体  $X$  的一个样本,  $\theta \in \Theta$  是包含在总体  $X$  的分布中的待估函数,  $\Theta$  表示  $\theta$  的取值范围。

◆ 若  $\theta$  的估计量  $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  的数学期望  $E(\hat{\theta})$  存在, 且对于任意  $\theta \in \Theta$  都有

$$E(\hat{\theta}) = \theta$$

◆ 则称  $\hat{\theta}$  是  $\theta$  的无偏估计量。

◆ 样本均值是总体均值的无偏估计量：

$$E(\bar{X}) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu = \mu$$

◆ 样本方差是总体方差的无偏估计量：

$$E(S^2) = E\left[\frac{1}{n-1} (\sum_{i=1}^n X_i^2 - n\bar{X}^2)\right] = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n E(X_i^2) - \frac{n}{n-1} E(\bar{X}^2) = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n \{D(X_i) +$$

- ◆ 设  $\widehat{\theta}_1 = \widehat{\theta}_1(X_1, X_2, \dots, X_n)$  与  $\widehat{\theta}_2 = \widehat{\theta}_2(X_1, X_2, \dots, X_n)$  都是  $\theta$  的无偏估计量，若对于任意  $\theta \in \Theta$ ，有
- ◆  $D(\widehat{\theta}_1) \leq D(\widehat{\theta}_2)$
- ◆ 且至少对于某一个  $\theta$  不等号成立，则称  $\widehat{\theta}_1$  比  $\widehat{\theta}_2$  有效
- ◆ 对于一个样本中的任一个数据  $X_i$ ，由于其数学期望也是为总体均值  $\mu$ ，所以也是一个无偏估计量。证明样本均值  $\bar{X}$  比  $X_i$  有效。
- ◆ 证明：  $D(X_i) = \sigma^2, D(\bar{X}) = \sigma^2/n$ 。当  $n > 1$  时，  $\frac{\sigma^2}{n} < \sigma^2$  恒成立，所以样本均值  $\bar{X}$  比  $X_i$  有效。

- ◆ 设  $\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  为参数  $\theta$  的估计量，若对于任意  $\theta \in \Theta$ ，当  $n \rightarrow \infty$  时， $\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  依概率收敛于  $\theta$ ，则称  $\hat{\theta}$  为  $\theta$  的相合估计量。
- ◆ 即，若对于任意  $\theta \in \Theta$  都有：对于任意  $\varepsilon < 0$ ，有  $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|\hat{\theta} - \theta| < \varepsilon\} = 1$
- ◆ 相合性也称为一致性，是对一个估计量的基本要求。如果一个估计量不具有相合性，那么无论我们将样本容量取得多大，都不能将  $\theta$  估计得足够准确。
- ◆ 可以证明，样本均值  $\bar{X}$  是总体均值  $\mu$  的一致估计量；样本比例  $\hat{p}$  是总体比例  $p$  的一致估计量；样本方差  $S^2$  是总体方差  $\sigma^2$  的一致估计量；样本标准差  $S$  是总体标准差  $\sigma$  的一致估计量。

# 参数估计的一般方法

可选内容

- ◆ 设 $X$ 是连续型随机变量，其概率密度为 $f(x; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k)$ ，或 $X$ 为离散型随机变量，其分布律为 $P\{X = x\} = p(x; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k)$ ，其中 $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$ 为待估计参数， $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是来自 $X$ 的样本。假设总体 $X$ 的前 $k$ 阶矩为
- ◆  $\mu_l = E(X^l) = \int_{-\infty}^{\infty} x^l f(x; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k) dx$  ( $X$ 为连续型)
- ◆  $\mu_l = E(X^l) = \sum_{x \in R_X} x^l p(x; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k)$  ( $X$ 为离散型)  $l=1, 2, \dots, k$
- ◆ 样本矩： $A_l = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^l$ ——估计总体矩 $\mu_l$

◆ 联立方程 
$$\begin{cases} \mu_1 = \mu_1(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k) \\ \mu_2 = \mu_2(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k) \\ \dots \dots \dots \\ \mu_k = \mu_k(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k) \end{cases}$$

◆ 得 
$$\begin{cases} \theta_1 = \theta_1(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_k) \\ \theta_2 = \theta_2(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_k) \\ \dots \dots \dots \\ \theta_k = \theta_k(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_k) \end{cases}$$

◆ 将  $A_l = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^l$  代替上式中的  $\mu_l$ ，就可以得到各个参数的估计量：

◆  $\hat{\theta}_i = \theta_i(A_1, A_2, \dots, A_k), i = 1, 2, \dots, k$

例2 设总体  $X$  在  $[a, b]$  上服从均匀分布,  $a, b$  未知.  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是来自  $X$  的样本, 试求  $a, b$  的矩估计量.

解

$$\begin{aligned}\mu_1 &= E(X) = (a + b)/2, \\ \mu_2 &= E(X^2) = D(X) + [E(X)]^2 \\ &= (b - a)^2/12 + (a + b)^2/4.\end{aligned}$$

即

$$\begin{cases} a + b = 2\mu_1, \\ b - a = \sqrt{12(\mu_2 - \mu_1^2)}. \end{cases}$$

解这一方程组得

$$a = \mu_1 - \sqrt{3(\mu_2 - \mu_1^2)}, \quad b = \mu_1 + \sqrt{3(\mu_2 - \mu_1^2)}.$$

分别以  $A_1, A_2$  代替  $\mu_1, \mu_2$ , 得到  $a, b$  的矩估计量分别为 (注意到  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \bar{X}^2 =$

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2):$$

$$\hat{a} = A_1 - \sqrt{3(A_2 - A_1^2)} = \bar{X} - \sqrt{\frac{3}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2},$$

$$\hat{b} = A_1 + \sqrt{3(A_2 - A_1^2)} = \bar{X} + \sqrt{\frac{3}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}.$$

□

**例 3** 设总体  $X$  的均值  $\mu$  及方差  $\sigma^2$  都存在, 且有  $\sigma^2 > 0$ , 但  $\mu, \sigma^2$  均为未知. 又设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是来自  $X$  的样本. 试求  $\mu, \sigma^2$  的矩估计量.

解 
$$\begin{cases} \mu_1 = E(X) = \mu, \\ \mu_2 = E(X^2) = D(X) + [E(X)]^2 = \sigma^2 + \mu^2. \end{cases}$$

解得 
$$\begin{cases} \mu = \mu_1, \\ \sigma^2 = \mu_2 - \mu_1^2. \end{cases}$$

分别以  $A_1, A_2$  代替  $\mu_1, \mu_2$ , 得  $\mu$  和  $\sigma^2$  的矩估计量分别为

$$\hat{\mu} = A_1 = \bar{X},$$

$$\hat{\sigma}^2 = A_2 - A_1^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \bar{X}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2.$$

所得结果表明, 总体均值与方差的矩估计量的表达式不因不同的总体分布而异.

例如,  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $\mu, \sigma^2$  未知, 即得  $\mu, \sigma^2$  的矩估计量为

$$\hat{\mu} = \bar{X}, \quad \hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2.$$



- ◆ 有1个射手射击3次，命中0次。试问该射手的命中概率最有可能为3个命中概率：1/5、8/15和4/5中的哪一个？回答该问题可以从两方面来看，一方面，该射手的命中率为0，与此最接近的命中概率为1/5，即1/5最有可能；另一方面，分别假定该射手的命中率为1/5、8/15和4/5，根据二项分布原理分别计算出该射手射击3次命中0次的概率分别为：

$$C_3^0 \left(\frac{1}{5}\right)^0 \left(1 - \frac{1}{5}\right)^3 = \frac{1728}{3375}, \quad C_3^0 \left(\frac{8}{15}\right)^0 \left(1 - \frac{8}{15}\right)^3 = \frac{343}{3375}, \quad C_3^0 \left(\frac{4}{5}\right)^0 \left(1 - \frac{4}{5}\right)^3 = \frac{27}{3375}.$$

- ◆ 因此，选择使事件发生概率最大的可能命中概率为1/5，从而认为该射手的命中概率最有可能为1/5。这种参数估计方法称为极大似然法。

- ◆ 若总体 $X$ 是离散型，其分布律 $P\{X=x\}=p(x, \theta)$ ,  $\theta \in \Theta$ 的形式为已知， $\theta$ 为待估参数， $\Theta$ 是 $\theta$ 可能取值的范围。设 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是来自 $X$ 的样本，则 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 的联合分布律为 $\prod_{i=1}^n p(x_i; \theta)$ .
- ◆ 设 $x_1, x_2, \dots, x_n$ 是相应于样本 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 的一个观测值。
- ◆ 事件 $\{X_1 = x_1, X_2 = x_2, \dots, X_n = x_n\}$ 发生的概率是

$$L(\theta) = L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta) = \prod_{i=1}^n p(x_i; \theta), \theta \in \Theta$$

- ◆  $L(\theta)$ 是关于 $\theta$ 的一个函数，称为样本的似然函数。

- ◆ 若总体 $X$ 是连续型，其概率密度 $f(x; \theta)$ ,  $\theta \in \Theta$ 的形式已知， $\theta$ 为待估参数， $\Theta$ 是 $\theta$ 可能取值德范围。设 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是来自 $X$ 的样本，则 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 的联合密度分布函数为 $\prod_{i=1}^n f(x_i, \theta)$
- ◆ 设 $x_1, x_2, \dots, x_n$ 是相应于样本 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 的一个观测值。
- ◆ 则随机点 $(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 落在点 $(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 的邻域内的概率近似为

$$L(\theta) = L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta)$$

- ◆  $L(\theta)$ 是关于 $\theta$ 的一个函数，称为样本的似然函数

◆ 在 $\theta$ 的取值范围里，取使得 $L(\theta)$ 达到最大值的 $\hat{\theta}$ 作为 $\theta$ 的极大似然估计量。

◆ 求解方法：

◆ 1. 对极大似然函数取对数： $\ln L(\theta) = \ln L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta) = \sum_{i=1}^n \ln f(x_i, \theta)$

◆ 2. 对待测参数求导并令导数为0：

$$\frac{\partial}{\partial \theta_k} \ln L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_n) = \sum_{i=1}^n \frac{\partial}{\partial \theta_k} f(x_i; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_n) = 0, k = 1, 2, \dots, n$$

◆ 3. 求解上述方程组，得到 $\theta$ 的极大似然估计量 $\hat{\theta}$

# 二项分布的极大似然估计量

**例 4** 设  $X \sim b(1, p)$ .  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是来自  $X$  的一个样本, 试求参数  $p$  的最大似然估计量.

**解** 设  $x_1, x_2, \dots, x_n$  是相应于样本  $X_1, X_2, \dots, X_n$  的一个样本值.  $X$  的分布律为

$$P\{X=x\} = p^x(1-p)^{1-x}, \quad x=0,1.$$

故似然函数为

$$L(p) = \prod_{i=1}^n p^{x_i}(1-p)^{1-x_i} = p^{\sum_{i=1}^n x_i} (1-p)^{n-\sum_{i=1}^n x_i},$$

而

$$\ln L(p) = \left(\sum_{i=1}^n x_i\right) \ln p + \left(n - \sum_{i=1}^n x_i\right) \ln(1-p),$$

令

$$\frac{d}{dp} \ln L(p) = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{p} - \frac{n - \sum_{i=1}^n x_i}{1-p} = 0,$$

解得  $p$  的最大似然估计值

$$\hat{p} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i = \bar{x}.$$

$p$  的最大似然估计量为

$$\hat{p} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \bar{X}.$$

我们看到这一估计量与矩估计量是相同的.

设  $y_1, y_2, \dots, y_n$  是正态总体  $N(\mu, \sigma^2)$  的随机样本，求正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$  参数的极大似然估计量。

似然函数为：

$$L(\mu, \sigma^2) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} \exp\left[-\frac{(y_i - \mu)^2}{2\sigma^2}\right] = \left(\frac{1}{2\pi\sigma^2}\right)^{\frac{n}{2}} \exp\left[-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (y_i - \mu)^2\right]$$

取对数，得：

$$\ln L(\mu, \sigma^2) = -\frac{n}{2} \ln(2\pi) - \frac{n}{2} \ln \sigma^2 - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (y_i - \mu)^2$$

那么似然方程组为：

$$\begin{cases} \frac{\partial}{\partial \mu} \ln L(\mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (y_i - \mu) = 0 \\ \frac{\partial}{\partial \sigma^2} \ln L(\mu, \sigma^2) = -\frac{n}{2\sigma^2} + \frac{1}{2\sigma^4} \sum_{i=1}^n (y_i - \mu)^2 = 0 \end{cases}$$

解得：

$$\begin{cases} \mu = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i = \bar{y} \\ \sigma^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \mu)^2 \end{cases}$$

因此，正态分布总体平均数的极大似然估计量为： $\hat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i = \bar{y}$ 。当总体平均值为未知

时，方差估计量为  $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2$ ；当总体平均值为已知时，方差估计量为

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \mu)^2。$$

例6 设总体  $X$  在  $[a, b]$  上服从均匀分布,  $a, b$  未知,  $x_1, x_2, \dots, x_n$  是一个样本值. 试求  $a, b$  的最大似然估计量.

解 记  $x_{(1)} = \min\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ ,  $x_{(n)} = \max\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ .  $X$  的概率密度是

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

似然函数为

$$L(a, b) = \begin{cases} \frac{1}{(b-a)^n}, & a \leq x_1, x_2, \dots, x_n \leq b, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

由于  $a \leq x_1, x_2, \dots, x_n \leq b$ , 等价于  $a \leq x_{(1)}, x_{(n)} \leq b$ . 似然函数可写成

$$L(a, b) = \begin{cases} \frac{1}{(b-a)^n}, & a \leq x_{(1)}, \quad b \geq x_{(n)}, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

于是对于满足条件  $a \leq x_{(1)}, b \geq x_{(n)}$  的任意  $a, b$  有

$$L(a, b) = \frac{1}{(b-a)^n} \leq \frac{1}{(x_{(n)} - x_{(1)})^n}.$$

即  $L(a, b)$  在  $a = x_{(1)}, b = x_{(n)}$  时取到最大值  $(x_{(n)} - x_{(1)})^{-n}$ . 故  $a, b$  的最大似然估计值为

$$\hat{a} = x_{(1)} = \min_{1 \leq i \leq n} x_i, \quad \hat{b} = x_{(n)} = \max_{1 \leq i \leq n} x_i.$$

$a, b$  的最大似然估计量为

$$\hat{a} = \min_{1 \leq i \leq n} X_i, \quad \hat{b} = \max_{1 \leq i \leq n} X_i.$$

□

- ◆ 设 $\theta$ 的函数 $u=u(\theta)$ ,  $\theta \in \Theta$ 具有单值反函数 $\theta=\theta(u)$ ,  $u \in \mathcal{U}$ 。若 $\hat{\theta}$ 是 $X$ 的概率分布函数中参数 $\theta$ 的极大似然估计, 则 $\hat{u} = \hat{u}(\hat{\theta})$ 是 $u(\theta)$ 的极大似然估计。
- ◆ 对于正态总体, 总体方差 $\sigma^2$ 的极大似然估计量为 $\widehat{\sigma^2} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ 。函数 $u = u(\sigma^2) = \sqrt{\sigma^2}$ 有单值反函数 $\sigma^2 = u^2$ 。故标准差 $\sigma$ 的极大似然估计量为

$$\hat{\sigma} = \sqrt{\widehat{\sigma^2}} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}$$



- ◆ **Dataguru（炼数成金）**是专业数据分析网站，提供教育，媒体，内容，社区，出版，数据分析业务等服务。我们的课程采用新兴的互联网教育形式，独创地发展了逆向收费式网络培训课程模式。既继承传统教育重学习氛围，重竞争压力的特点，同时又发挥互联网的威力打破时空限制，把天南地北志同道合的朋友组织在一起交流学习，使到原先孤立的学习个体组合成有组织的探索力量。并且把原先动辄成千上万的学习成本，直线下降至百元范围，造福大众。我们的目标是：低成本传播高价值知识，构架中国第一的网上知识流转阵地。
- ◆ 关于逆向收费式网络的详情，请看我们的培训网站 <http://edu.dataguru.cn>



# Thanks

## FAQ时间