

# 参数估计的评价准则

---

3月机器学习在线班 邹博

2015年3月8日

# 历史遗留问题

---

- 估计量的优良性准则
  - 无偏性
  - 均方误差准则



# 无偏性 $E(\hat{\theta}) = \theta$

- 利用已知样本  $X_1, X_2, \dots, X_n$  能够得到参数的一个估计  $\hat{\theta}$ ，因此， $\hat{\theta}$  可以写成  $\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ ，对于不同的样本， $\hat{\theta}$  的值一般不同。因此，可以看成是关于样本的随机变量。它是可以求均值的： $E(\hat{\theta})$
- 如果  $E(\hat{\theta})$  等于总体的实际分布  $\theta$ ，就说这个估计是无偏估计。 $E(\hat{\theta}) = \theta$ 
  - 用  $\hat{\theta}$  去估计  $\theta$ ，有时偏高，有时偏低，但平均来说，它等于位置参数  $\theta$



# 举例

---

□ 无偏估计

$$\hat{\mu} = X_1$$

$$\hat{\mu} = \frac{X_1 + X_2}{2}$$

$$\hat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

□ 不是无偏估计

$$\hat{\mu} = 2X_1$$

$$\hat{\mu} = \frac{X_1 + X_2}{3}$$

$$\hat{\mu} = \frac{1}{n-3} \sum_{i=1}^n X_i$$



# 样本均值和方差是总体的无偏估计

---

- 设总体均值为  $\mu$ ，方差为  $\sigma^2$ ， $X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自该总体的样本，即：

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

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

- 则：  
 $E(\bar{X}) = \mu$   
 $E(S^2) = \sigma^2$



# 均值的无偏性

---

□ 因为 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 为同分布的, 于是 $E(X_i) = \mu$ , 所以:

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



# 方差的无偏性

□ 首先 
$$\text{Var}(\bar{X}) = \text{Var}\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} \text{Var}\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i) = \frac{\sigma^2}{n}$$

□ 因此 
$$E(\bar{X}^2) = \text{Var}(\bar{X}) + [E(\bar{X})]^2 = \frac{\sigma^2}{n} + \mu^2$$

□ 而 
$$E(X_i^2) = \text{Var}(X_i) + [E(X_i)]^2 = \sigma^2 + \mu^2$$

$$\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2 - 2\left(\sum_{i=1}^n X_i\right)\bar{X} + n\bar{X}^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2 - 2(n\bar{X}) \cdot \bar{X} + n\bar{X}^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2 - n\bar{X}^2$$

□ 所以

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



## 均方误差准则 $MSE(\hat{\theta}) = E[(\hat{\theta} - \theta)^2]$

- 用估计量  $\hat{\theta}$  去估计  $\theta$ ，其误差是  $\hat{\theta} - \theta$ ，该误差显然随样本  $X_1, X_2, \dots, X_n$  而定，因此， $\hat{\theta} - \theta$  是随机变量，它的平方的均值，称作均方误差。这个量越小，平均误差越小，估计结果越优。

$$MSE(\hat{\theta}) = E[(\hat{\theta} - \theta)^2]$$

- 显然，若  $\hat{\theta}$  是无偏估计，则MSE即方差。

$$MSE(\hat{\theta}) = E[(\hat{\theta} - \theta)^2] = E[(\hat{\theta} - E(\hat{\theta}))^2] = Var(\hat{\theta})$$





---

感谢大家!

恳请大家批评指正!

