

## Bayesian Intervals

在经典的区间估计中,  $P(\theta \in [0.262, 1.184])$  没有意义.

置信区间的含义为:

置信水平为90%的**同等置信区间(的实现)** $[\hat{\theta}_L(\tilde{x}), \hat{\theta}_U(\tilde{x})]$  意味着在一串同样(是指, 独立重复)的置信区间的实现中, 平均来讲, 有90% 的区间包含未知参数 $\theta$ , 从而这一个(实现) $[\hat{\theta}_L(\tilde{x}), \hat{\theta}_U(\tilde{x})]$  有90% 的机会包含未知参数 $\theta$ .

而在Bayes 统计理论中,  $\theta$ 是随机变量, 我们可以说 $\theta$  落入区间 $[0.262, 1.184]$ 的概率是多少.

设 $\pi(\theta|\tilde{x})$ 是给定 $\tilde{X} = \tilde{x}$ 后,  $\theta$ 的后验分布, 称

$$P(\theta \in A|\tilde{x}) = \int_A \pi(\theta|\tilde{x})d\theta$$

为 $A$ 关于 $\theta$ 的可信概率(credible probability).

### Definition

设参数 $\theta$ 的后验分布为 $\pi(\theta|\tilde{x})$ . 对给定的 $1 - \alpha$ , 若存在 $\theta_L = \theta_L(\tilde{x})$ 与 $\theta_U = \theta_U(\tilde{x})$ , 使得

$$P(\theta_L \leq \theta \leq \theta_U|\tilde{x}) \geq 1 - \alpha,$$

则称区间 $[\theta_L, \theta_U]$ 为参数 $\theta$ 的可信水平为 $1 - \alpha$ 的可信区间(Credible Interval) (注意区分Confidence Interval). 若

$$P(\theta \geq \theta_L|\tilde{x}) \geq 1 - \alpha,$$

则称 $\theta_L$ 为参数 $\theta$ 的可信水平为 $1 - \alpha$ 的单侧可信下限.

同样可以定义单侧可信上限.

### Example

在截尾寿命试验中, 设  $s_r = t_{(1)} + \cdots + t_{(r)} + (n - r)t_{(r)}$  为观察到的总试验时间. 取倒gamma分布  $\Gamma^{-1}(a, \lambda)$  为平均寿命  $\theta$  的先验分布, 求  $\theta$  的  $(1 - \alpha) * 100\%$  可信下限.

记  $\tilde{t} = (t_{(1)}, \cdots, t_{(r)})$ , 则

$$\theta | \tilde{t} \sim \Gamma^{-1}(a + r, \lambda + s_r),$$

即

$$\theta^{-1} | \tilde{t} \sim \Gamma(a + r, \lambda + s_r).$$

所以

$$2(\lambda + s_r)\theta^{-1} | \tilde{t} \sim \Gamma(a + r, 1/2) = \chi^2(2(a + r)).$$

取

$$\theta_L = \frac{2(\lambda + s_r)}{\chi_\alpha^2(2(a + r))},$$

则有

$$P(\theta \geq \theta_L | \tilde{t}) = P(2(\lambda + s_r)\theta^{-1} \leq \chi_\alpha^2(2(a + r)) | \tilde{t}) = 1 - \alpha.$$

$\theta_L$ 即为所求的单侧可信下限.

设在彩电寿命试验中, 取若干台彩电同时开始试验, 共试验了40000小时, 还没有发现有失效的彩电. 这时,  $r = 0$ ,  $s_r = 40000$ . 而由先验信息知  $a = 1.956$ ,  $\lambda = 2868$ . 从而  $\theta$  的90%可信下限为

$$\theta_L = \frac{2(2868 + 40000)}{\chi_{0.1}^2(3.912)} \approx \frac{2 \times 42868}{\chi_{0.1}^2(4)} = \frac{2 \times 42868}{7.779} \approx 11021(\text{小时}).$$

置信区间与Bayes 可信区间含义不同:

- 90% 置信区间 $[\hat{\theta}_L(\tilde{x}), \hat{\theta}_U(\tilde{x})]$  意味着在一串同样(是指, 独立重复)的置信区间的实现中, 平均来讲, 有90% 的区间包含未知参数 $\theta$ , 从而这一个(实现) $[\hat{\theta}_L(\tilde{x}), \hat{\theta}_U(\tilde{x})]$  客观上有90% 的机会包含未知参数 $\theta$ ;
- 90% 可信区间 $[\hat{\theta}_L(\tilde{x}), \hat{\theta}_U(\tilde{x})]$  意味着实验者结合先验信息和试验信息后, 主观上有90%的把握说, 未知参数 $\theta$ 落入这一个区间 $[\hat{\theta}_L(\tilde{x}), \hat{\theta}_U(\tilde{x})]$ 中.

### Example

设  $\tilde{X} = (X_1, X_2, \dots, X_n)$  是取自两点分布  $B(1, p)$  的样本, 取beta分布  $Beta(a, b)$  为先验分布, 求  $p$  的  $(1 - \alpha) * 100\%$  的可信区间.

解: 记  $T = \sum_{i=1}^n X_i$ ,  $t = \sum_{i=1}^n x_i$ . 我们要取  $\hat{p}_L^B < \hat{p}_U^B$  使得

$$P(\hat{p}_L^B \leq p \leq \hat{p}_U^B | \tilde{x}) = 1 - \alpha,$$

其中

$$p |_{\tilde{x}} \sim Beta(t + a, n - t + b).$$

注意到

$$\frac{2(n-t+b)}{2(t+a)} \frac{p}{1-p} \Big|_{\tilde{x}} \sim F(2(t+a), 2(n-t+b)).$$

所以只要取

$$\begin{aligned} \frac{2(n-t+b)}{2(t+a)} \frac{\hat{p}_L^B}{1-\hat{p}_L^B} &= F_{1-\alpha/2}(2(t+a), 2(n-t+b)), \\ \frac{2(n-t+b)}{2(t+a)} \frac{\hat{p}_U^B}{1-\hat{p}_U^B} &= F_{\alpha/2}(2(t+a), 2(n-t+b)), \end{aligned}$$

即得到  $(1-\alpha) * 100\%$  可信区间  $[\hat{p}_L^B, \hat{p}_U^B]$ .



当先验分布为均匀分布 $U(0, 1)$ 时,

$$\frac{2(n-t+1)}{2(t+1)} \frac{\hat{p}_L^B}{1-\hat{p}_L^B} = F_{1-\alpha/2}(2(t+1), 2(n-t+1)),$$

$$\frac{2(n-t+1)}{2(t+1)} \frac{\hat{p}_U^B}{1-\hat{p}_U^B} = F_{\alpha/2}(2(t+1), 2(n-t+1)).$$

而 $(1-\alpha) * 100\%$ 置信区间 $[\hat{p}_L, \hat{p}_U]$ 的上下限为

$$\frac{2(n-t+1)}{2t} \frac{\hat{p}_L}{1-\hat{p}_L} = F_{1-\alpha/2}(2t, 2(n-t+1)),$$

$$\frac{2(n-t)}{2(t+1)} \frac{\hat{p}_U}{1-\hat{p}_U} = F_{\alpha/2}(2(t+1), 2(n-t)).$$

可以验证

$$\hat{p}_L < \hat{p}_L^B < \hat{p}_U^B < \hat{p}_U.$$