

具有可靠性增长的几何、负二项 概型参数的 Bayes 估计

吴 绍 敏

(数 学 系)

摘 要

本文研究具有可靠性增长的几何、负二项概型参数的 Bayes 估计, 主要结果是定理 1、2, 先验分布是均匀的情况作为定理的系给出。

一、 引 言

可靠性测试中, 有几何与负二项概型; 例如, (一) 对一门火炮“膛炸”测试, 假定每发射一次成功(不“膛炸”)的概率为 p , 失败(“膛炸”)的概率为 $(1-p)$, 若发射 X 次成功, 第 $X+1$ 次失败, 此时测试无法继续下去, X 是随机应变量, 服从几何分布 $p(X=x) = p^x(1-p)$, ($x=0, 1, 2, \dots$), (二), 如果取 r 门同型号、同批生产的火炮进行“膛炸”测试, 对每门炮来说, 其成功或失败的概率都一样是 p 或 $(1-p)$, 假定第 i 门炮测试成功次数为 X_i , 则 X_i 服从几何分布 $P(X_i=x_i) = p^{x_i}(1-p)$, ($x_i=0, 1, 2, \dots$), $i=1, \dots, r$, 且 X_1, X_2, \dots, X_r 是相互独立的, 则 r 门炮测试成功的总次数 $X = \sum_{i=1}^r X_i$ 服从负二项分布 $P(X=k) = \binom{r+k-1}{r-1} p^k (1-p)^r$, ($k=0, 1, \dots$)。如何对以上两个问题中的 p 进行估计是值得研究的问题。

下面考虑一般的情况。假定系统的可靠性按负二项或几何概型分 m 级进行测试, 第 i 级测试时, 成功概率为 p_i ($i=1, \dots, m$), 测试成功次数为 X_i , 第 $i-1$ 级测试后, 经过可靠性改善, 第 i 级测试时的成功概率比 p_{i-1} 有所增长, 本文的目的是应用 Bayes 方法估计最后一级测试时的成功概率 p_m , 严格地表达之为下面的定理。

二、 p_m 的 Bayes 估计

定理 1 假定

$$(1) 0 < p_1 < p_2 < \dots < p_m < 1$$

(2) 参数 p_i 的先验分布为 Beta 分布

$$B(p_i | a_i, b_i) = \frac{1}{B(a_i, b_i)} p_i^{a_i-1} (1-p_i)^{b_i-1}, \quad a_i, b_i \text{ 是正整数, } i = \overline{1, m}.$$

(3) 各级的测试次数 X_i 服从负二项分布

$$f(x_i | p_i, r_i) = \binom{r_i + x_i - 1}{r_i - 1} p_i^{x_i} (1-p_i)^{r_i}, \quad r_i \text{ 为正整数, } i = \overline{1, m}, \quad \text{且 } X_1, X_2,$$

\dots, X_m 相互独立, 则在二次损失为 $L(\hat{p}_m, p_m) = (\hat{p}_m - p_m)^2$ 的条件下, p_m 的 Bayes 估计为

$$\hat{p}_m = \frac{\sum_{h_1=f_1}^{g_1} \sum_{h_2=f_2}^{g_2} \dots \sum_{h_{m-1}=f_{m-1}}^{g_{m-1}} W(h_1, \dots, h_{m-1}) \left(\frac{x_m + a_m + h_{m-1}}{x_m + r_m + a_m + b_m + h_{m-1}} \right)}{W_m}, \quad (1)$$

其中

$$\begin{cases} u_i = x_i + a_i, & v_i = r_i + b_i, \\ g_i = u_i + v_i + g_{i-1} - 1, & g_0 = 0, \\ C_{h_i} = \binom{g_i}{h_i} B(u_i + h_{i-1}, g_{i-1} + v_i - h_{i-1}), & (i = \overline{1, m}) \\ f_{i-1} = u_{i-1} + h_{i-2}, & h_0 = 0, f_0 = 0, \\ W(h_1, h_2, \dots, h_{m-1}) = \left(\prod_{i=1}^{m-1} C_{h_i} \right) B(u_m + h_{m-1}, g_{m-1} + v_m - h_{m-1}), \\ W_m = \sum_{h_1=f_1}^{g_1} \sum_{h_2=f_2}^{g_2} \dots \sum_{h_{m-1}=f_{m-1}}^{g_{m-1}} W(h_1, h_2, \dots, h_{m-1}). \end{cases} \quad (2)$$

证明 记 $P = (p_1, p_2, \dots, p_m)$, $X = (X_1, X_2, \dots, X_m)$, $r = (r_1, r_2, \dots, r_m)$,

$$D_m = \left\{ (p_1, p_2, \dots, p_m) : 0 < p_1 < p_2 < \dots < p_m < 1 \right\},$$

在 p, r 固定下 X 的条件概率密度为

$$\begin{aligned} f(x | p, r) &= \prod_{i=1}^m f(x_i | p_i, r_i) = \prod_{i=1}^m \binom{r_i + x_i - 1}{r_i - 1} p_i^{x_i} (1-p_i)^{r_i} \\ &= \left\{ \prod_{i=1}^m \binom{r_i + x_i - 1}{r_i - 1} \right\} \prod_{i=1}^m p_i^{x_i} (1-p_i)^{r_i}. \end{aligned} \quad (3)$$

$P = (p_1, p_2, \dots, p_m)$ 的联合分布密度为

$$\pi(P) = \begin{cases} \frac{\prod_{i=1}^m p_i^{a_i-1} (1-p_i)^{b_i-1}}{\int \dots \int_{D_m} \prod_{i=1}^m p_i^{a_i-1} (1-p_i)^{b_i-1} dp_1 \dots dp_m}, & \text{当 } P \in D_m \\ 0, & \text{当 } P \notin D_m \end{cases} \quad (4)$$

$$f(p | x, r) = \frac{f(x | p, r) \pi(p)}{\int \dots \int_{D_m} f(x | p, r) \pi(p) dp_1, dp_2, \dots, dp_m} = \frac{\prod_{i=1}^m p_i^{x_i + a_i - 1} (1-p_i)^{r_i + b_i - 1}}{W_m}$$

$$\begin{aligned}
 & \stackrel{(2)}{=} \frac{\prod_{i=1}^m p_i^{u_i-1} (1-p_i)^{v_i-1}}{W_m}, \tag{5}
 \end{aligned}$$

其中

$$W_m = \int \cdots \int_D \prod_{i=1}^m p_i^{u_i-1} (1-p_i)^{v_i-1} dp_1 \cdots dp_m.$$

于是 p_m 的条件密度为

$$f(p_m|x, r) = \frac{p_m^{u_m-1} (1-p_m)^{v_m-1} \int_0^{p_m} p_{m-1}^{u_{m-1}-1} (1-p_{m-1})^{v_{m-1}-1} dp_{m-1} \cdots \int_0^{p_1} p_1^{u_1-1} (1-p_1)^{v_1-1} dp_1}{W_m} \tag{6}$$

再由 Beta 分布的性质知, 当 u, v 都是正整数时有恒等式

$$\int_0^y x^{u-1} (1-x)^{v-1} dx = B(u, v) \sum_{j=u}^{u+v-1} \binom{u+v-1}{j} y^j (1-y)^{u+v-1-j} \tag{7}$$

反复应用(7)式, 可计算(6)式的分子

$$\begin{aligned}
 & p_m^{u_m-1} (1-p_m)^{v_m-1} \int_0^{p_m} p_{m-1}^{u_{m-1}-1} (1-p_{m-1})^{v_{m-1}-1} dp_{m-1} \cdots \int_0^{p_3} p_2^{u_2-1} (1-p_2)^{v_2-1} \\
 & \times \left\{ \sum_{h_1=u_1}^{u_1+v_1-1} \binom{u_1+v_1-1}{h_1} B(u_1, v_1) p_2^{h_1} (1-p_2)^{u_1+v_1-1-h_1} \right\} dp_2 \\
 & = p_m^{u_m-1} (1-p_m)^{v_m-1} \int_0^{p_m} p_{m-1}^{u_{m-1}-1} (1-p_{m-1})^{v_{m-1}-1} dp_{m-1} \cdots \\
 & \times \left\{ \sum_{h_1=u_1}^{g_1} C_{h_1} \int_0^{p_3} p_2^{u_2+h_1-1} (1-p_2)^{g_1+v_2-1-h_1} dp_2 \right\} \\
 & = p_m^{u_m-1} (1-p_m)^{v_m-1} \int_0^{p_m} p_{m-1}^{u_{m-1}-1} (1-p_{m-1})^{v_{m-1}-1} dp_{m-1} \cdots \\
 & \times \int_0^{p_4} p_3^{u_3-1} (1-p_3)^{v_3-1} \left\{ \sum_{h_1=u_1}^{g_1} C_{h_1} \sum_{h_2=u_2+h_1}^{g_2} C_{h_2} p_3^{h_2} (1-p_3)^{g_2-h_2} \right\} dp_3 \\
 & = p_m^{u_m-1} (1-p_m)^{v_m-1} \int_0^{p_m} p_{m-1}^{u_{m-1}-1} (1-p_{m-1})^{v_{m-1}-1} dp_{m-1} \cdots \\
 & \times \int_0^{p_5} p_4^{u_4-1} (1-p_4)^{v_4-1} \left\{ \sum_{h_1=f_1}^{g_1} \sum_{h_2=f_2}^{g_2} C_{h_1} C_{h_2} \int_0^{p_4} p_3^{u_3+h_2-1} (1-p_3)^{g_3+v_3-1-h_2} dp_3 \right\} \cdots \\
 & = \sum_{h_1=f_1}^{g_1} \sum_{h_2=f_2}^{g_2} \cdots \sum_{h_{m-1}=f_{m-1}}^{g_{m-1}} C_{h_1} \cdots C_{h_{m-1}} p_m^{u_m+h_{m-1}-1} (1-p_m)^{g_{m-1}+v_{m-1}-h_{m-1}} \\
 & = \sum_{h_1=f_1}^{g_1} \sum_{h_2=f_2}^{g_2} \cdots \sum_{h_{m-1}=f_{m-1}}^{g_{m-1}} W(h_1, h_2, \dots, h_{m-1}) B(p_m|u_m+h_{m-1}, g_{m-1}+v_m-h_{m-1}). \tag{8}
 \end{aligned}$$

故有

$$f(p_m | x, r) = \frac{\sum_{h_1=f_1}^{g_1} \sum_{h_2=f_2}^{g_2} \cdots \sum_{h_{m-1}=f_{m-1}}^{g_{m-1}} W(h_1, h_2, \dots, h_{m-1}) B(p_m | u_m + h_{m-1}, g_{m-1} + v_m - h_{m-1})}{W_m} \quad (9)$$

(8)式两边对 p_m 从 0 到 1 积分即得(2)式中的 W_m 。在二次损失为 $L(\hat{P}_m, P_m) = (\hat{P}_m - P_m)^2$, P_m 的 Bayes 估计是

$$\hat{P}_m = E(P_m | X) = \int_0^1 p_m f(p_m | x, r) dP_m \quad (10)$$

$$\int_0^1 x B(x | u, v) dx = \frac{u}{u+v} \quad (11)$$

故由(9), (10), (11)算得(1)式的 \hat{P}_m , 证毕。

特别, 当 $a_i = b_i = 1$, ($i = \overline{1, m}$) 时, 得

系 1: 当 $P_i (i = \overline{1, m})$ 的先验分布为 $U(0, 1)$, 则

$$\pi(P) = \begin{cases} m! & , \text{当 } P \in D_m. \\ 0 & , \text{当 } P \notin D_m. \end{cases} \quad (12)$$

$$\hat{P}_m = \frac{\sum_{h_1=f_1}^{g_1} \sum_{h_2=f_2}^{g_2} \cdots \sum_{h_{m-1}=f_{m-1}}^{g_{m-1}} W(h_1, \dots, h_{m-1}) \left(\frac{x_m + h_{m-1} + 1}{x_m + g_{m-1} + r_m + 2} \right)}{W_m} \quad (13)$$

其中

$$\begin{cases} u_i = x_i + 1, v_i = r_i + 1, & i = \overline{1, m}, \\ g_i = u_i + v_i + g_{i-1} - 1 = x_i + r_i + g_{i-1} + 1, & g_0 = 0, \\ C_{h_i} = \binom{g_i}{h_i} B(u_i + h_{i-1}, g_{i-1} + v_i - h_{i-1}), & h_0 = 0, \\ f_{i-1} = x_{i-1} + 1 + h_{i-2}, & f_0 = 0. \end{cases} \quad (14)$$

定理 2 如果测试是按几何概型, 即满足

(1) $0 < P_1 < P_2 < \cdots < P_m < 1$,

(2) 参数 P_i 的先验分布为 Beta 分布

$$B(p_i | a_i, b_i) = \frac{1}{B(a_i, b_i)} p_i^{a_i-1} (1-p_i)^{b_i-1} \quad a_i, b_i \text{ 是正整数,}$$

(3) 各级的测试次数 X_i , 服从几何分布

$$f(x_i | p_i) = p_i^{x_i} (1-p_i), \quad i = \overline{1, m}.$$

且 X_1, X_2, \dots, X_m 相互独立, 则在二次损失下 P_m 的 Bayes 估计为

$$\hat{P}_m = \frac{\sum_{h_1=f_1}^{g_1} \sum_{h_2=f_2}^{g_2} \cdots \sum_{h_{m-1}=f_{m-1}}^{g_{m-1}} W(h_1, \dots, h_{m-1}) \left(\frac{x_m + a_m + h_{m-1}}{x_m + a_m + b_m + g_{m-1} + 1} \right)}{W_m} \quad (15)$$

其中

$$\left\{ \begin{array}{l} u_i = x_i + a_i, \quad v_i = b_i + 1 \quad (i = \overline{1, m}) \\ g_i = x_i + a_i + b_i + g_{i-1}, \quad g_0 = 0 \\ C_{h_i} = \binom{g_i}{h_i} B(x_i + a_i + h_{i-1}, g_{i-1} + b_i - h_{i-1} + 1), \quad h_0 = 0 \\ f_{i-1} = x_{i-1} + a_{i-1} + h_{i-2}, \quad f_0 = 0 \\ W_{\Delta}(h_1, h_2, \dots, h_{m-1}) = \left(\prod_{i=1}^{m-1} C_{h_i} \right) B(x_m + a_m + h_{m-1}, g_{m-1} + b_m + 1 - h_{m-1}), \\ W_m = \sum_{h_1=f_1}^{g_1} \sum_{h_2=f_2}^{g_2} \dots \sum_{h_{m-1}=f_{m-1}}^{g_{m-1}} W(h_1, h_2, \dots, h_{m-1}), \end{array} \right.$$

证 因几何分布是负二项分布的特殊情况, 故只要在定理 1 中令 $r_i = 1, (i = \overline{1, m})$, 即得定理 2.

系 2: 当 $P_i (i = \overline{1, m})$ 的先验分布为 $U(0, 1)$ 则

$$\pi(P) = \begin{cases} m! , & \text{当 } P \in D_m, \\ 0, & \text{当 } P \in \bar{D}_m, \end{cases}$$

$$\hat{P}_m = \frac{\sum_{h_1=f_1}^{g_1} \sum_{h_2=f_2}^{g_2} \dots \sum_{h_{m-1}=f_{m-1}}^{g_{m-1}} W(h_1, h_2, \dots, h_{m-1}) \left(\frac{x_m + h_{m-1} + 1}{x_m + g_{m-1} + 3} \right)}{W_m}, \quad (16)$$

其中

$$\left\{ \begin{array}{l} u_i = x_i + 1, \quad v_i = 2, \quad (i = \overline{1, m}), \\ g_i = x_i + g_{i-1} + 2, \quad g_0 = 0 \\ C_{h_i} = \binom{g_i}{h_i} B(x_i + h_{i-1} + 1, g_{i-1} - h_{i-1} + 2), \\ f_{i-1} = x_{i-1} + h_{i-2} + 1, \quad h_0 = 0, \quad f_0 = 0, \\ W(h_1, h_2, \dots, h_{m-1}) = \left(\prod_{i=1}^{m-1} C_{h_i} \right) B(x_m + h_{m-1} + 1, g_{m-1} + 2 - h_{m-1}), \\ W_m = \sum_{h_1=f_1}^{g_1} \sum_{h_2=f_2}^{g_2} \dots \sum_{h_{m-1}=f_{m-1}}^{g_{m-1}} W(h_1, h_2, \dots, h_{m-1}), \end{array} \right.$$

证: 只要在定理 2 中令 $a_i = b_i = 1, (i = \overline{1, m})$, 即得.

顺便提一下 P_m 的置信下限 $p_{m,L}$ 可由下式确定

$$P\{P_m \geq p_{m,L}\} = \int_{p_{m,L}}^1 f(p_m | x, r) dp_m = 1 - \alpha. \quad (17)$$

参 考 文 献

- [1] 陈世基, 《具有可靠性增长的二、三项分布概型参数 Bayes 估计的注记》, 福建师大, 自然科学版, 1983, 第 1 期.
- [2] [美国], N. R. 曼, R. E. 沙费尔, N. D. 率普瓦拉, 《可靠性与寿命数据的统计分析方法》, 1980, 12.