

一类离散分布参数的经验 Bayes 估计的收敛速度*

赵林城

(中国科技大学)

§1. 前言

自 1955 年 H. Robbins [1] 引进经验 Bayes 判决以来, 这一领域的研究工作有了很大的进展, J. Neyman 甚至把经验 Bayes 估计的引进视为统计学近年来的两大突破之一. 最近几年, 经验 Bayes 估计的收敛速度问题受到人们的注意, Lin([2]), Singh([3],[4]) 等学者作了一些工作.

本文拟对一类离散分布族的经验 Bayes 估计收敛速度作统一的处理. 这类分布族包括 Poisson 分布族、负二项分布族和 log 分布族等常见的分布族. 为此, 考虑离散分布族

$$f_{\theta}(x)d\mu(x), x \in N, \theta \in \Theta, \quad (1)$$

其中 N 为自然数集或非负整数集, μ 为可数测度, Θ 为实轴上的区间. 设参数 θ 的先验分布为 $dH(\theta)$, $H \in \mathcal{H}$, $\varphi(\theta)$ 为待估函数, 满足

$$\int \varphi^2(\theta) dH(\theta) < \infty, \text{ 对 } \forall H \in \mathcal{H}. \quad (2)$$

设 X 在 θ 给定时服从分布(1), 则其边缘分布为

$$f(x)d\mu(x) = \left(\int_{\Theta} f_{\theta}(x) dH(\theta) \right) d\mu(x). \quad (3)$$

为简便起见, 设 $f(x) > 0$ 处处成立. 当 H 已知时, 在平方损失 $L(\varphi(\theta), d) = (\varphi(\theta) - d)^2$ 之下, $\varphi(\theta)$ 的基于样本 x 的经验 Bayes 估计为

$$d_H(x) = \int \varphi(\theta) f_{\theta}(x) dH(\theta) / f(x). \quad (4)$$

假定 $d_H(x)$ 有下述形状

$$d_H(x) = \sum_{k=0}^{\infty} a_k(x) f(x+k) / f(x) \triangleq g(x) / f(x). \quad (5)$$

其中, 所有的 $a_k(x)$ 均为 x 的已知函数, 且

$$A(x) \triangleq \sum_{k=0}^{\infty} a_k^2(x) f(x+k) < \infty, \text{ 对 } \forall x \in N. \quad (6)$$

* 1980年12月31日收到.

推荐者: 陈希孺(中国科技大学).

$d_H(x)$ 的 Bayes 风险为

$$B(H) = \int \sum_{x \in N} (d_H(x) - \varphi(\theta))^2 f_\theta(x) dH(\theta). \quad (7)$$

当 H 未知时, 无法按(4)式定出 $d_H(x)$. 设 $(X_1, \theta_1), \dots, (X_n, \theta_n), (X, \theta) \text{ iid.}$, θ 的分布为 $dH(\theta)$, 给定 θ 时 X 的条件分布如(1)式所示. 设从 $(X_1, \dots, X_n, X)$ 中抽取的样本为 $x_1, \dots, x_n$ (历史资料) 和 x (新样本), 若采用 $d_n(x) = d_n(x_1, \dots, x_n; x)$ 作为 $\varphi(\theta)$ 的估计量, 则 Bayes 风险为

$$B_n = \int \sum_{x \in N} E(d_n(x) - \varphi(\theta))^2 f_\theta(x) dH(\theta). \quad (8)$$

本文用 E 表示对 $(X_1, X_2, \dots)$ 的联合分布 P 取期望, E_* 表示对 $(X_1, X_2, \dots, X)$ 的联合分布 P_* 取期望. 易证

$$B_n - B(H) = E_*(d_n(X) - d_H(X))^2. \quad (9)$$

若对 $\forall H \in \mathcal{H}$, $B_n - B(H) \rightarrow 0$, 则称 $\{d_n(x)\}$ 为 $\varphi(\theta)$ 在先验分布族 $\mathcal{H}$ 之下的经验 Bayes 估计. 若 $B_n - B(H) = o(n^{-q})$, $q > 0$, 则称经验 Bayes 估计 $\{d_n(x)\}$ 的收敛速度为 q .

Lin 在[5]中讨论的情形相当于 $\varphi(\theta) = \theta$, 且

$$d_H(x) = a_1(x)f(x+1)/f(x) \triangleq g(x)f(x) \quad (10)$$

的情形, 他采用了

$$d_n(x) = a_1(x)f_n(x+1)/f_n^*(x) \triangleq g_n(x)/f_n^*(x), \quad (11)$$

其中

$$f_n(x) = \frac{1}{n} (x_1, \dots, x_n \text{ 中等于 } x \text{ 的个数}), \quad (12)$$

$$f_n^*(x) = \begin{cases} f_n(x), & \text{若 } f_n(x) \geq n^{-1/3}, \\ n^{-1/3}, & \text{若 } f_n(x) < n^{-1/3}. \end{cases} \quad (13)$$

[5]中主要定理 (定理 2.1) 断言: 若

$$\left. \begin{aligned} \sum_{x \in N} a_1^2(x)f(x)f(x+1) &< \infty, \\ \sum_{x \in N} a_1^2(x)f^2(x+1) &< \infty, \\ \sum_{x \in N} a_1^2(x)f^2(x+1)/f(x) &< \infty, \end{aligned} \right\} \quad (14)$$

且设对任意 $\delta_n > 0$, $\exists 0 < t \leq 1$ 及 $0 < c < \infty$, 使

$$p_*(f(X) < \delta_n) \leq c\delta_n^t, \quad (15)$$

则

$$B_n - B(H) = o(n^{-1/3}). \quad (16)$$

应当指出, 如果该命题成立, 则在某些场合之下, 只要 $\int \theta^2 dH(\theta) < \infty$, 则 θ 的经验 Bayes 估计将会有 $\frac{1}{3}$ 的收敛速度. 但可惜的是, 这个命题是不对的, 我们将在 §3 中构造一个反例, 并指出其证明中的脱漏之处.

设 $f_n(x)$ 如(12)式所示, 令

$$g_n(x) = \sum_{k=0}^{\infty} a_k(x) f_n(x+k). \quad (17)$$

由(12)式, 当 n 和 x 固定时, 上述级数只有有限项不为 0, 故(17)式有意义. 在本文中, 记 $[b]_L = b$ 或 0, 视 $|b| \leq L$ 或 $> L$ 而定, 且约定 $\frac{0}{0} = 0$. 在上述约定之下, 我们采用的 $\varphi(\theta)$ 的经验 Bayes 估计为

$$d_n(x) = \left[\frac{g_n(x)}{f_n(x)} \right]_{n^\gamma}, \quad 0 < \gamma < 1 \text{ 待定}. \quad (18)$$

在 §4 中我们将给出 $\{d_n(x)\}$ 的收敛速度的主要定理及其推论. 我们将看到, 在适当的条件下, 其收敛速度可任意接近于 1. 在 §5 中我们将举例说明这个定理及其推论的应用.

§2. 几个引理

引理1. 设对 $\delta \geq 1$,

$$\int |\varphi(\theta)|^\delta dH(\theta) < \infty, \quad (19)$$

则

$$E_* |d_H(X)|^\delta < \infty. \quad (20)$$

证. 由凸函数的 Jensen 不等式, 对 $\forall x \in N$,

$$\left| \int \varphi(\theta) \frac{f_\theta(x)}{f(x)} dH(\theta) \right|^\delta \leq \int |\varphi(\theta)|^\delta \frac{f_\theta(x)}{f(x)} dH(\theta). \quad (21)$$

故由 $d_H(x)$ 的定义, 有

$$\begin{aligned} E_* |d_H(X)|^\delta &\leq \sum_{x \in N} \int |\varphi(\theta)|^\delta f_\theta(x) dH(\theta) \\ &= \int |\varphi(\theta)|^\delta \sum_{x \in N} f_\theta(x) dH(\theta) = \int |\varphi(\theta)|^\delta dH(\theta) < \infty. \end{aligned}$$

证毕.

引理2. 对 $0 < \beta \leq 2$, 有

$$E |g_n(x) - g(x)|^\beta \leq n^{-\beta/2} A^{\beta/2}(x). \quad (22)$$

证. 首先证明(22)式对 $\beta = 2$ 成立. 为此, 记 $p_k = f(x+k)$, 且对任意的 $k \neq l$, $j = 1, \dots, n$, 令

$$y_j = \begin{cases} 1, & \text{若 } x_j = x+k, \\ 0, & \text{若 } x_j \neq x+k, \end{cases} \quad z_j = \begin{cases} 1, & \text{若 } x_j = x+l, \\ 0, & \text{若 } x_j \neq x+l. \end{cases}$$

则

$$\begin{aligned} E \{ (f_n(x+k) - p_k)(f_n(x+l) - p_l) \} &= \frac{1}{n^2} E \left\{ \sum_{i=1}^n (y_i - p_k) \sum_{j=1}^n (z_j - p_l) \right\} \\ &= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n E \{ (y_i - p_k)(z_i - p_l) \} = - \frac{1}{n} p_k p_l. \end{aligned}$$

故由 Fatou 引理,

$$\begin{aligned} E(g_n(x) - g(x))^2 &= E\left\{\sum_{k=0}^{\infty} a_k(x)(f_n(x+k) - f(x+k))\right\}^2 \\ &\leq \lim_{K \rightarrow \infty} E\left\{\sum_{k=0}^K a_k(x)(f_n(x+k) - p_k)\right\}^2 \\ &= \lim_{K \rightarrow \infty} \left\{\sum_{k=0}^K a_k^2(x) \frac{p_k(1-p_k)}{n} + 2 \sum_{0 \leq k < l \leq K} a_k(x)a_l(x) \left(-\frac{p_k p_l}{n}\right)\right\} \\ &= \lim_{K \rightarrow \infty} \left\{\frac{1}{n} \sum_{k=0}^K a_k^2(x) p_k - \frac{1}{n} \left(\sum_{k=0}^K a_k(x) p_k\right)^2\right\} \leq \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{\infty} a_k^2(x) f(x+k). \end{aligned}$$

故当 $\beta = 2$ 时(22)式成立. 若 $0 < \beta < 2$, 则

$$E|g_n(x) - g(x)|^\beta \leq \{E(g_n(x) - g(x))^2\}^{\beta/2} \leq n^{-\beta/2} A^{\beta/2}(x).$$

这就证明了(22)式.

引理 3. 设 Y, Y' 为 r. v. y, y' 为实数, $L > 0$. 则对 $0 < r \leq 2$, 有

$$E\left|\left[\frac{Y'}{Y} - \frac{y'}{y}\right]_L\right|^r \leq 2|y|^{-r} \{E(|Y' - y'|^r) + \left(\left|\frac{y'}{y}\right| + L\right)^r E(|Y - y|^r)\}. \quad (23)$$

证. 由 c_r 不等式,

$$\begin{aligned} E\left|\left[\frac{Y'}{Y} - \frac{y'}{y}\right]_L\right|^r &\leq c_r \left\{E\left|\frac{Y' - y'}{y}\right|^r + |y|^{-r} E\left(\left|\frac{Y'}{y}\right|^r \cdot |Y - y|^r I_{\left(\left|\frac{Y'}{Y} - \frac{y'}{y}\right| \geq L\right)}\right)\right\} \\ &\leq c_r |y|^{-r} \{E(|Y' - y'|^r) + \left(\left|\frac{y'}{y}\right| + L\right)^r E(|Y - y|^r)\}. \end{aligned}$$

其中

$$c_r = \begin{cases} 1, & \text{当 } 0 < r < 1; \\ 2^{r-1}, & \text{当 } r \geq 1. \end{cases}$$

由此即得所要的结论.

引理 4. 设 r. v. $Y \sim B(n, p)$, $0 < p = 1 - q < 1$, $\varepsilon > 0$.

则

$$P\left(\left|\frac{Y}{n} - p\right| \geq \varepsilon\right) \leq 2 \exp\left(-\frac{n\varepsilon^2}{2(p \wedge q) + \varepsilon}\right). \quad (24)$$

证. 见[6].

§3. 一个反例

本节将给出[5]中定理 2.1 的一个反例. 为此, 令

$$f_\theta(x) = \frac{1}{x!} \theta^x e^{-\theta}, \quad x = 0, 1, \dots; \quad 0 < \theta < \infty. \quad (25)$$

$$H'(\theta) = \begin{cases} \frac{1}{3\theta^4}, & \text{当 } \theta > 1, \\ 0, & \text{当 } \theta \leq 1. \end{cases} \quad (26)$$

则当 $x \rightarrow \infty$ 时,

$$f(x) = \frac{1}{3 \cdot x!} \int_1^\infty \theta^{x-4} e^{-\theta} d\theta \sim \frac{(x-4)!}{3 \cdot x!} \sim \frac{1}{3x^4}. \quad (27)$$

$$d_H(x) = (x+1)f(x+1)/f(x) \triangleq g(x)/f(x) \sim x. \quad (28)$$

符号 $\sim$ 表示当 $x \rightarrow \infty$ 时, $\sim$ 左右两边的比值 $\rightarrow 1$.

此时, $a_1(x) = x+1$, 容易验证, (14) 式中三个条件均满足, 且当 $\delta_n > 0$ 充分小时,

$$P_*(f(X) < \delta_n) \leq c\delta_n^{3/4}. \quad (29)$$

式中 $c > 0$ 为常数. 因此, 按[5]中定理 2.1,

$$B_n - B(H) = E_*(d_n(X) - d_H(X))^2 = O(n^{-\frac{1}{4}}). \quad (30)$$

但事实上, 通过一系列的论证和计算, 我们将看到, 有常数 $c > 0$, 使当 n 充分大时,

$$B_n - B(H) \geq cn^{-\frac{1}{12}}. \quad (31)$$

为此, 对 $\forall h(X) = h(X_1, \dots, X_n, X)$, 记 $\|h(X)\| = (E_* h^2(X))^{\frac{1}{2}}$. 易见,

$$\begin{aligned} d_n(X) - d_H(X) &= \frac{g_n(X) - g(X)}{f_n^*(X)} + \frac{g(X)}{f_n^*(X)f(X)}(f(X) - f_n^*(X)) \\ &= \frac{g_n(X) - g(X)}{f_n^*(X)} + \frac{g(X)}{f_n^*(X)f(X)}(f(X) - f_n(X)) + \frac{g(X)}{f_n^*(X)f(X)}(f_n(X) - f_n^*(X)) \\ &= \frac{g_n(X) - g(X)}{f_n^*(X)} + \frac{g(X)}{f_n^*(X)f(X)}(f(X) - f_n(X)) + \frac{g(X)}{n^{-\frac{1}{3}}f(X)}\left(f_n(X) - n^{-\frac{1}{3}}\right)I_{(f_n(X) < n^{-\frac{1}{3}})} \\ &= \frac{g_n(X) - g(X)}{f_n^*(X)} + \frac{g(X)}{f_n^*(X)f(X)}(f(X) - f_n(X)) \\ &\quad + \frac{g(X)}{n^{-\frac{1}{3}}f(X)}\left(f_n(X) - n^{-\frac{1}{3}}\right)I_{(f_n(X) < n^{-\frac{1}{3}}, f(X) \geq 2n^{-\frac{1}{3}})} \\ &\quad + \frac{g(X)}{n^{-\frac{1}{3}}f(X)}\left(f_n(X) - n^{-\frac{1}{3}}\right)I_{(f_n(X) < n^{-\frac{1}{3}}, f(X) < 2n^{-\frac{1}{3}})} \\ &\triangleq J_{1,n} + J_{2,n} + J_{3,n} + J_{4,n}. \end{aligned} \quad (32)$$

由三角不等式,

$$\|d_n(X) - d_H(X)\| \geq \|J_{4,n}\| - \|J_{1,n}\| - \|J_{2,n}\| - \|J_{3,n}\|. \quad (33)$$

由引理 2,

$$\begin{aligned} \|J_{1,n}\|^2 &= E_* \left(\frac{g_n(X) - g(X)}{f_n^*(X)} \right)^2 \leq n^{\frac{2}{3}} \sum_{x=0}^{\infty} f(x) E(g_n(x) - g(x))^2 \\ &\leq n^{\frac{2}{3}} \sum_{x=0}^{\infty} f(x) \frac{(x+1)^2 f(x+1)}{n} = O(n^{-\frac{1}{3}}). \end{aligned} \quad (34)$$

由引理 2 及引理 1, 注意到 $\int \theta^2 dH(\theta) < \infty$, 有

$$\begin{aligned} \|J_{2,n}\|^2 &= E_* \left\{ \frac{g(X)}{f_n^*(X)f(X)} (f_n(X) - f(X)) \right\}^2 \leq n^{2/3} \sum_{x=0}^{\infty} f(x) d_H^2(x) E(f_n(x) - f(x))^2 \\ &\leq n^{2/3} \sum_{x=0}^{\infty} f(x) d_H^2(x) \cdot \frac{1}{n} = O(n^{-1/3}). \end{aligned} \quad (35)$$

由引理 4 及引理 1,

$$\begin{aligned} \|J_{3,n}\|^2 &= E_* \left\{ d_H^2(X) (1 - n^{1/3} f_n(X))^2 I_{(f_n(X) < n^{-1/3}, f(X) \geq 2n^{-1/3})} \right\} \\ &\leq \sum_{f(x) \geq 2n^{-1/3}} f(x) d_H^2(x) E I_{(f_n(x) < n^{-1/3})} \\ &\leq \sum_{f(x) \geq 2n^{-1/3}} f(x) d_H^2(x) P(f_n(x) - f(x) < -n^{-1/3}) \\ &\leq \sum_{f(x) \geq 2n^{-1/3}} f(x) d_H^2(x) \cdot 2 \exp \left(-\frac{n^{1-2/3}}{1+n^{-1/3}} \right) = O(n^{-1/3}). \end{aligned} \quad (36)$$

又,

$$\begin{aligned} \|J_{4,n}\|^2 &= E_* \left\{ d_H^2(X) \left(1 - n^{1/3} f_n(X) \right)^2 I_{(f_n(X) < n^{-1/3}, f(X) < 2n^{-1/3})} \right\} \\ &= \sum_{f(x) < 2n^{-1/3}} f(x) d_H^2(x) E \left\{ \left(1 - n^{1/3} f_n(x) \right)^2 I_{(f_n(x) < n^{-1/3})} \right\} \\ &\leq \sum_{f(x) < \frac{1}{2} n^{-1/3}} f(x) d_H^2(x) \left\{ E \left(1 - n^{1/3} f_n(x) \right) I_{(f_n(x) < n^{-1/3})} \right\}^2. \end{aligned} \quad (37)$$

对 $i = 1, \dots, n$, 令

$$y_i(x) = \begin{cases} 1, & \text{若 } X_i = x, \\ 0, & \text{若 } X_i \neq x. \end{cases}$$

则当 $f(x) < \frac{1}{2} n^{-1/3}$ 时,

$$\begin{aligned} E \left\{ \left(1 + n^{1/3} f_n(x) \right) I_{(f_n(x) < n^{-1/3})} \right\} &= E \left\{ \left(1 - n^{-2/3} \sum_{i=1}^n y_i(x) \right) I_{(\sum_{i=1}^n y_i(x) < n^{2/3})} \right\} \\ &= P \left(\sum_{i=1}^n y_i(x) < n^{2/3} \right) - n^{-3/2} \sum_{k < n^{2/3}} k \binom{n}{k} f^k(x) (1-f(x))^{n-k} \\ &= P \left(\sum_{i=1}^n y_i(x) < n^{2/3} \right) - n^{1/3} f(x) \sum_{k < n^{2/3}-1} \binom{n-1}{k} f^k(x) (1-f(x))^{n-1-k} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= P\left(\sum_1^n y_i(x) < n^{2/3}\right) - n^{1/3} f(x) P\left(\sum_1^{n-1} y_i(x) < n^{2/3} - 1\right) \\
&\geq \left(1 - n^{1/3} f(x)\right) P\left(\sum_1^n y_i(x) < n^{2/3}\right) \geq \frac{1}{2} P\left(\sum_1^n y_i(x) < n^{2/3}\right) \\
&= \frac{1}{2} P\left(f_n(x) - f(x) < n^{-1/3} - f(x)\right) \geq \frac{1}{2} P\left(f_n(x) - f(x) < \frac{1}{2} n^{-1/3}\right). \quad (38)
\end{aligned}$$

由 Chebyshev 不等式,

$$P\left(f_n(x) - f(x) \geq \frac{1}{2} n^{-1/3}\right) \leq 4n^{2/3} E(f_n(x) - f(x))^2 \leq 4n^{2/3} \cdot \frac{1}{n} = 4n^{-1/3}. \quad (39)$$

故由以上二式, 当 n 充分大且 $f(x) < \frac{1}{2} n^{-1/3}$ 时,

$$\begin{aligned}
E\left\{\left(1 - n^{1/3} f_n(x)\right) I_{(f_n(x) < n^{-1/3})}\right\} &\geq \frac{1}{2} \{1 - P(f_n(x) - f(x) \geq \frac{1}{2} n^{-1/3})\} \\
&\geq \frac{1}{2} (1 - 4n^{-1/3}) \geq \frac{1}{4}. \quad (40)
\end{aligned}$$

故由(37)式, 当 n 充分大时,

$$\|J_{4,n}\|^2 \geq \frac{1}{16} \sum_{f(x) < \frac{1}{2} n^{-1/3}} f(x) d_H^2(x). \quad (41)$$

由(27)及(28)式, 当 $x \rightarrow \infty$ 时, $f(x) \sim \frac{1}{3x^4}$, $f(x) d_H^2(x) \sim \frac{1}{3x^2}$, 由此不难验证, $\exists$ 常数 $c_1 > 0$, 当 n 充分大时,

$$\|J_{4,n}\|^2 \geq c_1^2 n^{-\frac{1}{2}}. \quad (42)$$

由(33)–(36)式及(42)式, $\exists$ 常数 $c_2 > 0$, $c_3 > 0$, 当 n 充分大时, 有

$$\|d_n(X) - d_H(X)\| \geq c_1 n^{-\frac{1}{24}} - c_2 n^{-\frac{1}{6}} \geq c_3 n^{-\frac{1}{24}},$$

即

$$B_n - B(H) \geq c_3^2 n^{-\frac{1}{12}}. \quad (43)$$

这就证明了(31)式, 因而[5]中定理 2.1 不真.

仔细审查一下[5]中定理 2.1 的证明, 就不难发现有一个漏洞. 按照我们的记号, 其(2.17)式所以能得出, 是因为把 P_* 与 P 弄混了. 正是这个疏忽, 使作者用一种极简单的推理得出一个表面看来很好的结果.

§4. 收敛速度的定理

本节将给出关于经验 Bayes 估计收敛速度的下述定理:

定理 1. 设

$$\int |\varphi(\theta)|^\delta dH(\theta) < \infty, \quad (\delta > 2), \quad (44)$$

$$\sum_{x \in N} \left(1 + \frac{A^{\lambda}(x)}{f^{\lambda}(x)}\right) f^{1-\lambda}(x) < \infty, \quad (0 < \lambda < 1), \quad (45)$$

则由(18)式定义的 $d_n(x)$, 可适当选取 $0 < \nu < 1$, 使

$$B_n - B(H) = O(n^{-(\delta-2)\lambda/\delta}). \quad (46)$$

若对 $\forall \delta > 2$ 及任意接近于 1 的 λ , (44)式及(45)式均成立, 则 $\varphi(\theta)$ 的经验 Bayes 估计 $\{d_n(x)\}$ 的收敛速度可任意接近于 1.

证. 令 $A_n = \{x \in N: |d_H(x)| = \left| \frac{g(x)}{f(x)} \right| \leq \frac{1}{2} n^{\nu}\}$, $B_n = N - A_n$. 则当 $x \in A_n$ 时, $|d_n(x) - d_H(x)| \leq \frac{3}{2} n^{\nu}$, 此时,

$$\begin{aligned} E(d_n(x) - d_H(x))^2 &\leq \left(\frac{3}{2} n^{\nu}\right)^{2-2\lambda} E \left| [d_n(x) - d_H(x)]_{\frac{3}{2} n^{\nu}} \right|^{2\lambda} \\ &= \left(\frac{3}{2} n^{\nu}\right)^{2-2\lambda} E \left| \left[\frac{g_n(x)}{f_n(x)} - \frac{g(x)}{f(x)} \right]_{\frac{3}{2} n^{\nu}} \right|^{2\lambda} \\ &\leq \left(\frac{3}{2} n^{\nu}\right)^{2-2\lambda} \cdot 2f^{-2\lambda}(x) \left\{ E |g_n(x) - g(x)|^{2\lambda} + \left(\left| \frac{g(x)}{f(x)} \right| + \frac{3}{2} n^{\nu} \right)^{2\lambda} \right. \\ &\quad \times E |f_n(x) - f(x)|^{2\lambda} \\ &\leq 5(n^{\nu})^{2-2\lambda} f^{-2\lambda}(x) \{ n^{-\lambda} A^{\lambda}(x) + \left(\frac{1}{2} n^{\nu} + \frac{3}{2} n^{\nu} \right)^{2\lambda} n^{-\lambda} f^{\lambda}(x) \} \\ &\leq 20 n^{-\lambda+2\nu} f^{-\lambda}(x) \{ (n^{\nu})^{-2\lambda} A^{\lambda}(x) / f^{\lambda}(x) + 1 \}. \end{aligned} \quad (47)$$

此处, 第 3 个不等式用到引理 3, 第 4 个不等式用到引理 2. 故由条件(45),

$$\sum_{x \in A_n} f(x) E(d_n(x) - d_H(x))^2 = O(n^{-(\lambda-2\nu)}). \quad (48)$$

当 $x \in B_n$ 时,

$$\begin{aligned} (d_n(x) - d_H(x))^2 &\leq 2d_H^2(x) + 2d_n^2(x) \leq 2d_H^2(x) + 2n^{2\nu} \\ &\leq 2d_H^2(x) + 8d_H^2(x) = 10d_H^2(x). \end{aligned} \quad (49)$$

故由 Hölder 不等式, Chebyshev 不等式及引理 1,

$$\begin{aligned} \sum_{x \in B_n} f(x) E(d_n(x) - d_H(x))^2 &\leq 10 \sum_{x \in B_n} f(x) d_H^2(x) \\ &= 10 E_* \{ d_H^2(X) I_{(|d_H(X)| > \frac{1}{2} n^{\nu})} \} \leq 10 (E_* |d_H(X)|^{\delta})^{\frac{2}{\delta}} \cdot (E_* I_{(|d_H(X)| > \frac{1}{2} n^{\nu})})^{\frac{\delta-2}{\delta}} \\ &\leq 10 (E_* |d_H(X)|^{\delta})^{\frac{2}{\delta}} \cdot (2^{\nu} n^{-\nu\delta} E_* |d_H(X)|^{\delta})^{\frac{\delta-2}{\delta}} = O(n^{-\nu(\delta-2)}). \end{aligned} \quad (50)$$

取 ν , 使 $\lambda - 2\nu = \nu(\delta - 2)$, 得 $\nu = \frac{\lambda}{\delta}$, 此时由(48)及(50)式, 有

$$B_n - B(H) = \sum_{x \in N} f(x) E(d_n(x) - d_H(x))^2 = O(n^{-(\delta-2)\lambda/\delta}). \quad (51)$$

定理1证毕.

特别当

$$d_H(x) = a_1(x)f(x+1)/f(x) \quad (52)$$

时, 我们有

推论1. 设(44)式及

$$\sum_{x \in N} (1 + |a_1(x)|^\lambda) f^{1-\lambda}(x) < \infty, \quad (0 < \lambda < 1) \quad (53)$$

成立, 则定理1的结论为真.

证. 当 $g(x) = a_1(x)f(x+1)$ 时, $A(x) = a_1^2(x)f(x+1)$, 故由(47)式, 当 $x \in A_n$ 时,

$$\begin{aligned} E(d_n(x) - d_H(x))^2 &\leq 20n^{-\lambda+2\nu} f^{-\lambda}(x) \{ (n^\nu)^{-2\lambda} |d_H(x)|^\lambda |a_1(x)|^\lambda + 1 \} \\ &\leq 20n^{-\lambda+2\nu} f^{-\lambda}(x) \{ (n^\nu)^{-2\lambda} \left(\frac{1}{2} n^\nu \right)^\lambda |a_1(x)|^\lambda + 1 \} \\ &\leq 20n^{-\lambda+2\nu} f^{-\lambda}(x) (|a_1(x)|^\lambda + 1). \end{aligned} \quad (54)$$

由此即得所要的结论.

§5. 几个例子

在本节, 我们将举几个例子说明上述定理的应用.

例1). Poisson 分布族: 估计参数 θ .

$$f_\theta(x) = \frac{1}{x!} \theta^x e^{-\theta}, \quad x = 0, 1, 2, \dots; 0 < \theta < \infty. \quad (55)$$

双参数的 Gamma 分布族为其共轭先验分布族. 取 $\mathcal{H}$ 为这样的分布族. 设 $H \in \mathcal{H}$,

$$dH(\theta) = \begin{cases} \frac{a^b}{\Gamma(b)} \theta^{b-1} e^{-a\theta} d\theta, & \text{若 } \theta > 0, \\ 0, & \text{若 } \theta \leq 0, \end{cases} \quad (56)$$

其中 $0 < a < \infty$, $0 < b < \infty$, 则

$$f(x) = \frac{\Gamma(x+b)a^b}{x! \Gamma(b) (1+a)^{x+b}} > 0 \quad (57)$$

$$d_H(x) = (x+1)f(x+1)/f(x), \quad (58)$$

即 $a_1(x) = x+1$. 由 Stirling 公式, 当 $x \rightarrow \infty$ 时, 有常数 $c > 0$, 使

$$f(x) \sim \frac{cx^{b-1}}{(1+a)^x}. \quad (59)$$

故对任何 $0 < \lambda < 1$,

$$\sum_{x \in N} (1 + a_1^\lambda(x)) f^{1-\lambda}(x) < \infty. \quad (60)$$

又, 对任何 $b > 2$,

$$\int_0^\infty \theta^2 dH(\theta) < \infty. \quad (61)$$

故若适当选取 ν , 由(18)式定义的 θ 的经验 Bayes 估计 $\{d_n(x)\}$ 的收敛速度可任意接近于 1.

例 2). log 分布族: 估计参数函数 $-\log(1-\theta)$.

$$f_\theta(x) = a \frac{\theta^x}{x}, \quad x=1, 2, \dots; \quad 0 < \theta < 1. \quad (62)$$

式中, $a = -[\log(1-\theta)]^{-1}$.

β 分布族为 log 分布族的共轭先验分布族. 取 $\mathcal{H}$ 为这样的分布族. 设 $H \in \mathcal{H}$,

$$dH(\theta) = \begin{cases} \frac{\Gamma(a+b)}{\Gamma(a)\Gamma(b)} \theta^{a-1}(1-\theta)^{b-1} d\theta, & 0 < \theta < 1. \\ 0, & \text{其它 } \theta. \end{cases} \quad (63)$$

式中, $0 < a < \infty, 0 < b < \infty$.

$$d_H(x) = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{x+k}{xk} f(x+k)/f(x). \quad (64)$$

$$A(x) = \sum_{k=1}^{\infty} \left(\frac{1}{x} + \frac{1}{k} \right)^2 f(x+k). \quad (65)$$

$$f(x) = \frac{a\Gamma(a+b)}{\Gamma(a)} \cdot \frac{\Gamma(a+x)}{x\Gamma(a+b+x)} \quad (66)$$

在以下的推导中出现的 $c_1, c_2, \dots$ 均表示正的常数. 由 Stirling 公式, 当 $x \rightarrow \infty$ 时,

$$f(x) \sim \frac{c_1}{x^{1+b}}. \quad (67)$$

$$\begin{aligned} A(x) &\leq 2 \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k^2} f(x+k) + 2 \cdot \frac{1}{x^2} \sum_{k=1}^{\infty} f(x+k) \\ &\leq c_2 \left(\sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k^2(x+k)^{1+b}} + \frac{1}{x^2} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{(x+k)^{1+b}} \right) \\ &\leq c_2 \left(\frac{1}{x^{1+b}} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k^2} + \frac{1}{x^2} \int_x^{\infty} \frac{du}{u^{1+b}} \right) \leq \frac{c_3}{x^{1+b}}. \end{aligned} \quad (68)$$

取 λ , 使 $0 < \lambda < \frac{b}{1+b}$, 则 $(1+b)(1-\lambda) > 1$, 故

$$\sum_{x \in N} \left(1 + \frac{A^i(x)}{f^i(x)} \right) f^{1-i}(x) \leq c_4 \sum_{x \in N} \frac{1}{x^{(1+b)(1-\lambda)}} < \infty. \quad (69)$$

又, 对任何 $\delta > 2$,

$$\int_0^1 \left| \log(1-\theta) \right|^\delta dH(\theta) < \infty. \quad (70)$$

由(18)式定义 $-\log(1-\theta)$ 的经验 Bayes 估计 $\{d_n(x)\}$, 其中 $a_k(x) = \frac{x+k}{xk}$, 则由定理 1, 可适当选取 ν , 使 $\{d_n(x)\}$ 的收敛速度任意接近于 $\frac{b}{1+b}$. 特别, 当 b 充分大时, 这个收敛速度可任意接近于 1.

致谢: 在本文写作过程中, 作者得到了陈希孺教授和成平教授的指导, 谨致深切的谢意.

参 考 文 献

- [1] Robbins, H., An empirical Bayes approach to statistics, Proc. Third Symp. Math. Statist. Probability, 1(1955), 157—163. Univ. California Press.
- [2] Lin, P. E., Rates of convergence in empirical Bayes estimation problems: Continuous case, Ann. Statist., 3(1975), 155—164.
- [3] Singh, R. S., Empirical Bayes estimation with convergence rates in noncontinuous Lebesgue exponential families, Ann. Statist., 4(1976), 431—439.
- [4] Singh, R. S., Empirical Bayes estimation in Lebesgue-exponential families with rates near the best possible rate, Ann. Statist., 7(1979), 890—902.
- [5] Lin, P.E., Rates of convergence in empirical Bayes estimation problems; Discrete case, Ann. Inst. Statist. Math., 24(1972), 319—325.
- [6] Hoeffding, W. J. Amer. Statist. Assoc., 58(1963), 13.

Empirical Bayes Estimation with Convergence Rates about a Class of Discrete Distribution Families

By Zhao Lincheng (赵林城)

Abstract

In this paper we consider a family of discrete distributions $f_\theta(x)d\mu(x)$, and suppose that the Bayes estimate of $\varphi(\theta)$ with respect to the priori distribution $H \in \mathcal{H}$ has a form $dH(x) = \sum_{k=0}^{\infty} a_k(x)f(x+k)/f(x)$, where $f(x) = \int f_\theta(x)dH(\theta)$. we construct a sequence of empirical Bayes estimates and establish its rate of convergence, and prove that under suitable conditions this rate of convergence can arbitrarily close to 1. we also give a counter-example to the main Theorem 2.1 of [5], and then declare that the “Theorem” does not hold.