

混合整参数贝塔分布及其应用

陈启明 顾龙全

(上海师范大学数理学院, 上海, 200234)

摘要

本文给出了一个新的指数型分布, 它是整参数贝塔分布 $Be(k+1, n-k)$ 对于整数 n 的截0至 k 的截尾泊松分布的混合分布. 论文给出了这一分布的统计意义和数字特征, 并通过一个例子说明了它的一个应用.

关键词: 贝塔分布, 截0至 k 的截尾泊松分布, 混合整参数贝塔—泊松分布, 容许限.

学科分类号: O212.

§1. 引言

标准均匀分布, 或更为一般的贝塔分布是定义在 $(0, 1)$ 区间上的最常用的连续型分布, 它在随机数生成及新分布的构造中起着非常重要的作用. 而在离散型分布中, 泊松分布在理论及在金融、保险、生物医药等领域都有重要的应用, 特别是它关于其它连续分布的混合, 例如泊松分布关于伽玛分布的混合分布构成负二项分布, 它是一类重要的风险模型^[4]. 它关于其它连续分布的混合可参见文献^[5]. 上面讨论的是离散型分布对于其连续型参数(分布)的混合分布, 其结果是离散分布. 本文考虑的是连续型分布对于其离散型参数(分布)的混合分布, 给出了一个新的连续型分布. 此分布定义在 $(0, 1)$ 区间上, 可视作连续型整参数贝塔分布 $Be(k+1, n-k)$ 对于离散型参数 n 服从参数为 λ 的截0至 k 的截尾泊松分布的混合分布, 称之为参数为 (k, λ) 的混合整参数贝塔—泊松分布, 记为 $BP(k, \lambda)$. 本文第二节将直接给出此分布的密度函数及主要的数字特征, 第三节给出了此分布的由来, 第四节给出了一个应用例子.

§2. 分布及其数字特征

参数为 (k, λ) 的混合整参数贝塔—泊松分布 $BP(k, \lambda)$ 的密度函数为

$$g_k(x) = \frac{\lambda}{f_k(\lambda)} \frac{(\lambda x)^k}{k!} e^{-\lambda x}, \quad x \in (0, 1), \quad (2.1)$$

其中 $k = 1, 2, \dots$, 参数函数

$$f_k(\lambda) = 1 - \sum_{i=0}^k \frac{\lambda^i}{i!} e^{-\lambda}, \quad \lambda > 0.$$

由[1]知 $g_k(x)$ 是一个指数型分布密度, 其分布函数及一、二阶(原点)矩分别为

$$G_k(x) = \frac{1}{f_k(\lambda)} \left(1 - \sum_{j=0}^k \frac{1}{j!} (\lambda x)^j e^{-\lambda x} \right), \quad (2.2)$$

$$m_1 = \frac{k+1}{\lambda f_k(\lambda)} \left(1 - \sum_{j=0}^k \frac{1}{j!} \lambda^j e^{-\lambda} \right), \quad (2.3)$$

$$m_2 = \frac{(k+1)(k+2)}{\lambda^2 f_k(\lambda)} \left(1 - \sum_{j=0}^{k+1} \frac{1}{j!} \lambda^j e^{-\lambda} \right). \quad (2.4)$$

特别当 $k = 0$ 或 1 时的参数函数、密度函数与一、二阶矩如表下所示

表1 $k = 0, 1$ 时BP(k, λ)的分布及数字特征

k	0	1
$f_k(\lambda)$	$1 - e^{-\lambda}$	$1 - (1 + \lambda)e^{-\lambda}$
$g_k(x)$	$\frac{\lambda}{1 - e^{-\lambda}} e^{-\lambda x}$	$\frac{\lambda^2 x}{1 - (1 + \lambda)e^{-\lambda}} e^{-\lambda x}$
m_1	$\frac{1}{\lambda(1 - e^{-\lambda})} (1 - e^{-\lambda})$	$\frac{2[1 - (1 + \lambda + \lambda^2)e^{-\lambda}]}{1 - (1 + \lambda)e^{-\lambda}}$
m_2	$\frac{2[1 - (1 + \lambda)e^{-\lambda}]}{\lambda^2(1 - e^{-\lambda})}$	$\frac{6[1 - (1 + \lambda + \lambda^2/2)e^{-\lambda}]}{\lambda^2[1 - (1 + \lambda)e^{-\lambda}]}$

§3. 分布的由来

设随机变量 X 服从分布 $F(x, \theta)$, 其形式未知, x_1, x_2, \dots, x_n 为来自于分布 $F(x, \theta)$ 的容量为 n 的样本, $x_{(1)}, x_{(2)}, \dots, x_{(n)}$ 为其次序统计量, 令 $y_k = F(x_{(k)}, \theta)$, 则 y_1, y_n 和 $w = y_n - y_1$ 的密度函数分别为

$$h_1(y_1|n) = n(1 - y_1)^{n-1},$$

$$h_n(y_n|n) = n y_n^{n-1},$$

$$h(w|n) = n(n-1)w^{n-2}(1-w),$$

即它们服从贝塔分布: $y_1 \sim \text{Be}(1, n)$, $y_n \sim \text{Be}(n, 1)$, $w \sim \text{Be}(n-1, 2)$.

应用中样本容量 n 有时是随机的. 例如, 推算某类(多产)家畜幼崽的体重容许限与容许区间, 一窝家畜(样本)的幼崽数 n 即是个随机变量.

假定样本量 n 服从参数为 λ 的截尾泊松分布, 在此先考虑三个特殊的截尾分布:

1. 截0的泊松分布, 其分布律为

$$P_0(n) = \frac{1}{1 - e^{-\lambda}} \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda}, \quad n = 1, 2, 3, \dots \quad (3.1)$$

2. 截0, 1的泊松分布, 其分布律为

$$P_{0-1}(n) = \frac{1}{1 - e^{-\lambda} - \lambda e^{-\lambda}} \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda}, \quad n = 2, 3, \dots \quad (3.2)$$

3. 截0至 k 的泊松分布, 其分布律为

$$P_{0-k}(n) = \frac{1}{\left[1 - \sum_{i=0}^k \frac{\lambda^i}{i!} e^{-\lambda}\right]} \sum_{n=k+1}^{\infty} \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda}, \quad n = k+1, k+2, \dots \quad (3.3)$$

这时 y_1 对于截0的泊松分布 $P_0(n)$ 的边际(或称混合)分布的密度函数为

$$h_1(y_1) = \frac{\lambda}{1 - e^{-\lambda}} e^{-\lambda y_1}, \quad 0 < y_1 < 1. \quad (3.4)$$

利用 y_1 与 y_n 的相对性, 把(3.4)式中 y_1 换成 $(1 - y_n)$ 得 y_n 对于截0的泊松分布 $P_0(n)$ 的边际(或称混合)分布的密度函数为

$$h_n(y_n) = \frac{\lambda}{1 - e^{-\lambda}} e^{-\lambda(1-y_n)}, \quad 0 < y_n < 1. \quad (3.5)$$

w 对于截0, 1的泊松分布 $P_{0-1}(n)$ 的边际(或称混合)分布的密度函数为

$$\begin{aligned} h(w) &= \sum_{n=2}^{\infty} h(w|n)P(n) \\ &= \sum_{n=2}^{\infty} n(n-1)w^{n-2}(1-w) \frac{1}{1 - e^{-\lambda} - \lambda e^{-\lambda}} \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} \\ &= \frac{\lambda^2}{1 - e^{-\lambda} - \lambda e^{-\lambda}} (1-w)e^{-\lambda(1-w)}, \quad 0 < w < 1. \end{aligned} \quad (3.6)$$

与(2.1)式对照不难发现, (3.4)式或(3.5)式是(2.1)式在 $k = 0$ 时的特例, (3.6)式是(2.1)式在 $k = 1$ 时的特例. 一般地, (2.1)式可视作均匀分布的第 $(k+1)$ 个次序统计量 $y_{k+1} = F(x_{(k+1)}, \theta)$ 的分布对于样本容量 n 服从参数为 λ 的截0至 k 的截尾泊松分布 $P_{0-k}(n)$ 的混合. 事实上, $y_{k+1} = F(x_{(k+1)}, \theta)$ 服从参数为 $(k+1, n-k)$ 的贝塔分布 $\text{Be}(k+1, n-k)$, 其密度函数为

$$h(y|n) = \frac{n!}{k!(n-k-1)!} y^k (1-y)^{n-k-1}, \quad 0 < y < 1, \quad (3.7)$$

因此 y_k 的边际分布为

$$\begin{aligned} h_k(y) &= \frac{1}{\left[1 - \sum_{i=0}^k \frac{\lambda^i}{i!} e^{-\lambda}\right]} \sum_{n=k+1}^{\infty} \frac{n!}{k!(n-k-1)!} y^k (1-y)^{n-k-1} \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} \\ &= \frac{\lambda}{\left[1 - \sum_{i=0}^k \frac{\lambda^i}{i!} e^{-\lambda}\right]} \sum_{n=k+1}^{\infty} \frac{(\lambda y)^k [\lambda(1-y)]^{n-k-1}}{k! (n-k-1)!} e^{-\lambda(1-y)} e^{-\lambda y} \\ &= \frac{\lambda}{f_k(\lambda)} \frac{(\lambda y)^k}{k!} e^{-\lambda y}, \end{aligned} \quad (3.8)$$

此即(2.1)式.

§4. 应用举例

先考虑样本容量 n 给定的情形. 由上一节的讨论知, 对于未知连续型分布 $F(x, \theta)$, 以 $X_{(1)}$ 和 $X_{(n)}$ 为分布的 (τ, γ) 上、下容许限与样本容量有关系^[2, 3]

$$P\{y_n = F(x_{(n)}, \theta) \geq \tau\} = \int_{\tau}^1 n y_n^{n-1} dy_n = 1 - \tau^n \geq \gamma, \quad (4.1)$$

$$P\{y_1 = F(x_{(1)}, \theta) \leq 1 - \tau\} = \int_0^{1-\tau} n(1-y_1)^{n-1} dy_1 = 1 - \tau^n \geq \gamma, \quad (4.2)$$

即有

$$n \geq \ln(1-\gamma)/\ln \tau. \quad (4.3)$$

以 (y_1, y_n) 为 $F(x, \theta)$ 的 (τ, γ) 容许区间与样本容量有关系

$$\begin{aligned} P\{w = (y_n - y_1) \geq \tau\} &= \int_{\tau}^1 n(n-1)w^{n-2}(1-w)dw \\ &= 1 - [n\tau^{n-1} - (n-1)\tau^n] \geq \gamma, \end{aligned} \quad (4.4)$$

或

$$n\tau^{n-1} - (n-1)\tau^n \leq 1 - \gamma. \quad (4.5)$$

可见这些容许限或容许区间都与一定样本容量 n 有关.

再考虑 n 服从参数为 λ 的泊松分布的情形. 结合(2.2), 与混合贝塔分布(3.4)、(3.5)、(3.6)式对应, 以 $x_{(1)}$ 为容许下限、 τ 为容许概率的容许度 γ 为

$$P(y_1 \leq 1 - \tau) = \int_0^{1-\tau} h(y_1) dy_1 = G_0(1 - \tau) = \frac{1 - e^{-\lambda(1-\tau)}}{1 - e^{-\lambda}} = \gamma. \quad (4.6)$$

把(3.4)中 y_1 换成 $(1 - y_n)$, 得以 $x_{(n)}$ 为容许上限、 τ 为容许概率的容许度 γ 为

$$P(y_n \geq \tau) = \int_{\tau}^1 h(y_n) dy_n = \frac{1 - e^{-\lambda(1-\tau)}}{1 - e^{-\lambda}} = \gamma. \quad (4.7)$$

以 $(x_{(1)}, x_{(n)})$ 为容许区间、 τ 为容许概率的容许度 γ 为

$$P(w \geq \tau) = \int_{\tau}^1 h(w)dw = G_1(1 - \tau) = \frac{1 - [1 + \lambda(1 - \tau)e^{-\lambda(1-\tau)}]}{1 - (1 + \lambda)e^{-\lambda}} = \gamma. \quad (4.8)$$

(4.6)、(4.7)或(4.8)式表明,以观测样本的最小值 $x_{(1)}$ 为容许下限及以最大值 $x_{(n)}$ 为容许上限,以及以 $(x_{(1)}, x_{(n)})$ 为容许区间的容许概率 τ 与容许度 γ ,均和参数 λ 有关.但参数 λ 与(4.3)与(4.5)中样本量参数 n 不同,不能同时根据容许概率 τ 与容许度 γ 的要求确定,而只能根据已知 λ 由容许概率 τ 确定容许度 γ 或由容许度 γ 确定容许概率 τ .根据已知 λ ,按(4.6)、(4.7)或(4.8)式,容许概率 τ 越大,容许度 γ 越小;反之,容许概率 τ 越小,容许度 γ 越大.要同时达到容许概率 τ 与容许度 γ 即达到 (τ, γ) 要求,可根据实际对 λ 的推算按泊松分布可加性通过变化样本单位增大 λ 值实现,如并窝或不分窝观测同一家畜幼崽数中的 $x_{(1)}$ 与 $x_{(n)}$ 值.

如以容许限为例,若每窝家畜平均幼崽数估计为4.82,按(4.6)与(4.7)式,一窝幼崽有80%(容许概率 τ)体重超过最小重量(容许下限 $x_{(1)}$)或不超过最大重量(容许上限 $x_{(n)}$)的概率(容许度)为62%;若平均幼崽数估计为 $\lambda = 9.64$,则80%体重超过 $x_{(1)}$ 或不超过 $x_{(n)}$ 的概率 $\gamma = 85\%$;若 $\lambda = 15$,则80%体重超过 $x_{(1)}$ 或不超过 $x_{(n)}$ 的概率 $\gamma = 95\%$;若 $\lambda = 20$,则80%体重超过 $x_{(1)}$ 或不超过 $x_{(n)}$ 的概率 $\gamma = 99\%$.与上述 λ 值对应的容许度 $\gamma = 80\%$ 的容许概率分别为 $\tau = 0.67, 0.83, 0.89, 0.92$.归纳前后结果即如表2所示.

表2 $k = 0, 1$ 时BP(k, λ)的分布及数字特征

$\tau = 80\%$					$\gamma = 80\%$				
γ	0.62	0.85	0.95	0.99	τ	0.67	0.83	0.89	0.92
λ	4.82	9.64	15.00	20.00	λ	4.82	9.64	15.00	20.00

参 考 文 献

- [1] 茆诗松,王静龙,濮晓龙,高等数理统计,高等教育出版社,斯普林格出版社,1998.
- [2] 茆诗松主编,统计手册,科学出版社,2003.
- [3] Wilks, S., *Mathematical Statistics*, John Wiley & Sons, Inc. New York, 1961.
- [4] 胡平,索赔次数基于两种不同分布的应用研究,经济师,8(2007),35.
- [5] Ghitany, M.E. and Al-Awadhi, S.A., A unified approach to some mixed Poisson distributions, *Tamsui Oxford Journal of Mathematical Sciences*, 17(2)(2001), 147-161.