

Gamma 部件参数  $\lambda$  和  $k$  的 Bayes 估计\*

陈 建 伟

(华侨大学管理信息科学系, 泉州 362011)

**摘要** 讨论部件寿命服从 Gamma 分布,并在形状参数  $k$  和尺度参数  $\lambda$  都未知的情况下,分别给出参数  $k$  和  $\lambda$  在平方损失函数下的 Bayes 估计. 得到参数  $k$  的先验分布为离散分布,  $\lambda$  的先验分布分别为指数 Beta 和 Gamma 分布下的 Bayes 估计公式.

**关键词** 贝叶斯估计,  $\gamma$  分布, 先验分布, 形状参数  $k$ , 尺度参数  $\lambda$

**分类号** O 213

文[1],[2]对部件寿命服从  $\Gamma(t, \lambda, k)$  分布,并在形状参数  $k$  为已知,尺度参数  $\lambda$  为未知的情况下,分别讨论了部件可靠性在平方损失下的 Bayes 估计. 文[3]讨论在非平方损失函数下当  $k$  已知时,参数  $\lambda$  和部件可靠性的 Bayes 估计.

本文讨论部件寿命服从 Gamma 分布,并在形状参数  $k$  和尺度参数  $\lambda$  都未知的情况下,研究了参数  $k$  的先验分布为离散分布,  $\lambda$  的先验分布分别为指数 Beta 和 Gamma 分布下的 Bayes 估计;给出部件各项可靠性指标的 Bayes 估计,从而推广了文[1],[2]和[3]的结果.

首先,设部件的寿命  $x$  服从  $\Gamma(t, \lambda, k) = \lambda^k \cdot (t^{k-1} e^{-\lambda t}) / \Gamma(k)$ , 其中  $t > 0$ , 形状参数  $k$  和尺度参数  $\lambda$  都未知. 部件的可靠度函数和平均寿命分别为

$$R(t) = \frac{\lambda^k}{\Gamma(k)} \int_t^\infty x^{k-1} e^{-\lambda x} dx, \quad T = \frac{\lambda^k}{\Gamma(k)} \int_0^\infty dt \int_t^\infty x^{k-1} e^{-\lambda x} dx. \quad (1)$$

特别当  $k$  为正整数时,  $R(t) = \sum_{i=1}^{k-1} e^{-\lambda t} (\lambda t)^i / i!$ ,  $T = k/\lambda$ .

现假设投入  $n$  个部件进行完全寿命测试,并记各个部件的失效时刻依次为  $t_1, \dots, t_n$ . 则  $(t_1, \dots, t_n)$  关于  $\lambda, k$  的条件概率分布为  $f(t_1, \dots, t_n | \lambda, k) = \prod_{i=1}^n \frac{\lambda^k}{\Gamma(k)} t_i^{k-1} e^{-\lambda t_i} \frac{\lambda^{nk}}{[\Gamma(k)]^n} e^{-\lambda T_0} \prod_{i=1}^n t_i^{k-1}$ .

其中  $T_0 = \sum_{i=1}^n t_i$ , 为测试总时间. 设形状参数  $k$  的先验分布为离散分布:  $P(k = k_i) = p_i (i = \overline{1, m})$ ,  $\sum_{i=1}^m p_i = 1$ ; 尺度参数  $\lambda$  的先验分布为  $\pi(\lambda)$ . 则  $(k, \lambda)$  的联合后验密度为

$$f(k_j, \lambda | t_1, \dots, t_n) = \frac{f(t_1, \dots, t_n | \lambda, k_j) \pi(\lambda) p_j}{\sum_{j=1}^m \int_0^\infty f(t_1, \dots, t_n | \lambda, k_j) \pi(\lambda) p_j d\lambda}.$$

\* 本文 1993-12-17 收到; 福建省自然科学基金资助项目

$$= \frac{p_j \lambda^{nk_j} e^{-\lambda T_0} \prod_{i=1}^n t_{ij}^{t_{ij}-1} \pi(\lambda) / [\Gamma(k_j)]^n}{\sum_{j=1}^m [p_j (\prod_{i=1}^n t_{ij}^{t_{ij}-1}) \int_0^\infty \lambda^{nk_j} e^{-\lambda T_0} \pi(\lambda) d\lambda / [\Gamma(k_j)]^n]}, \quad j = 1, 2, \dots, m. \quad (2)$$

下面根据参数  $\lambda$  具有不同的先验分布, 分别讨论  $k$  和  $\lambda$  的 Bayes 估计.

**定理 1** 设  $\lambda$  具有先验指数 Beta 分布, 即  $\pi(\lambda) = e^{-\alpha\lambda}(1-e^{-\lambda})^{\beta-1}/B(\alpha, \beta)$ , 其中,  $\lambda > 0$ ,  $\alpha > 0$ ,  $\beta$  为正整数. 则在二次损失下  $k$  和  $\lambda$  的 Bayes 估计为

$$\hat{k} = \frac{\sum_{j=1}^m k_j P(k = k_j | t_1, \dots, t_n)}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{t_{ij}-1} C_{nk_j} \Gamma(nk_j + 1) / [\Gamma(k_j)]^n]},$$

$$\hat{\lambda} = \frac{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{t_{ij}-1} C_{nk_j+1} \Gamma(nk_j + 2) / [\Gamma(k_j)]^n]}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{t_{ij}-1} C_{nk_j} \Gamma(nk_j + 1) / [\Gamma(k_j)]^n]},$$

其中  $C_{nk+i} = \sum_{l=0}^{\beta-1} (-1)^l C_{\beta-1}^l / (T_0 + \alpha + l)^{nk+1+i}$ , ( $i=0, 1$ ).

证 由式(2)得

$$f(k_j, \lambda | t_1, \dots, t_n) = \frac{p_j \lambda^{nk_j} e^{-(\alpha+T_0)\lambda} (1-e^{-\lambda})^{\beta-1} \prod_{i=1}^n t_{ij}^{t_{ij}-1} / [\Gamma(k_j)]^n}{\sum_{j=1}^m [p_j \int_0^\infty \lambda^{nk_j} e^{-(\alpha+T_0)\lambda} (1-e^{-\lambda})^{\beta-1} d\lambda \prod_{i=1}^n t_{ij}^{t_{ij}-1} / [\Gamma(k_j)]^n]}, \quad (3)$$

于是可得

$$P(k = k_j | t_1, \dots, t_n) = \frac{p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{t_{ij}-1} \int_0^\infty \lambda^{nk_j} e^{-(\alpha+T_0)\lambda} (1-e^{-\lambda})^{\beta-1} d\lambda / [\Gamma(k_j)]^n}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{t_{ij}-1} \int_0^\infty \lambda^{nk_j} e^{-(\alpha+T_0)\lambda} (1-e^{-\lambda})^{\beta-1} d\lambda / [\Gamma(k_j)]^n]}, \quad (j = \overline{1, m}).$$

由于

$$\begin{aligned} & \int_0^\infty \lambda^{nk_j} e^{-(\alpha+T_0)\lambda} (1-e^{-\lambda})^{\beta-1} d\lambda \\ &= \sum_{l=0}^{\beta-1} (-1)^l \binom{\beta-1}{l} \int_0^\infty \lambda^{nk_j} e^{-(\alpha+T_0+l)\lambda} d\lambda \\ &= \frac{\Gamma(nk_j + 1) \sum_{l=0}^{\beta-1} (-1)^l \binom{\beta-1}{l}}{(T_0 + \alpha + l)^{nk_j+1} \triangleq \Gamma(nk_j + 1) C_{nk_j}}, \quad (j = \overline{1, m}). \end{aligned} \quad (4)$$

故得

$$P(k = k_j | t_1, \dots, t_n) = \frac{p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{t_{ij}-1} C_{nk_j} \Gamma(nk_j + 1) / [\Gamma(k_j)]^n}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{t_{ij}-1} C_{nk_j} \Gamma(nk_j + 1) / [\Gamma(k_j)]^n]}, \quad (j = \overline{1, m}).$$

于是由 Bayes 定理可知  $k$  的 Bayes 估计为

$$\hat{k} = E(k | t_1, \dots, t_n) = \sum_{j=1}^m k_j P(k = k_j | t_1, \dots, t_n)$$

$$= \frac{\sum_{j=1}^m [k_j p_j \prod_{i=1}^n t_i^{k_j-1} C_{nk_j} \Gamma(nk_j + 1) / [\Gamma(k_j)]^n]}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_i^{k_j-1} C_{nk_j} \Gamma(nk_j + 1) / [\Gamma(k_j)]^n]}.$$

由式(3),(4)得

$$\begin{aligned} f(\lambda|t_1, \dots, t_n) &= \sum_{j=1}^m f(\lambda, k_j|t_1, \dots, t_n) \\ &= \frac{\sum_{j=1}^m [p_j \lambda^{nk_j} e^{-(\alpha+T_0)\lambda} (1 - e^{-\lambda})^{\beta-1} \prod_{i=1}^n t_i^{k_j-1} / [\Gamma(k_j)]^n]}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_i^{k_j-1} C_{nk_j} \Gamma(nk_j + 1) / [\Gamma(k_j)]^n]}, \end{aligned}$$

于是由 Bayes 定理可得  $\lambda$  的 Bayes 估计为

$$\begin{aligned} \hat{\lambda} = E(\lambda|t_1, \dots, t_n) &= \int_0^\infty \lambda f(\lambda|t_1, \dots, t_n) d\lambda \\ &= \frac{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_i^{k_j-1} \int_0^\infty \lambda^{nk_j+1} e^{-(\alpha+T_0)\lambda} (1 - e^{-\lambda})^{\beta-1} d\lambda / [\Gamma(k_j)]^n]}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_i^{k_j-1} C_{nk_j} \Gamma(nk_j + 1) / [\Gamma(k_j)]^n]}. \end{aligned}$$

又由于

$$\begin{aligned} \int_0^\infty \lambda^{nk_j+1} e^{-(\alpha+T_0)\lambda} (1 - e^{-\lambda})^{\beta-1} d\lambda &= \Gamma(nk_j + \alpha) \sum_{l=0}^{\beta-1} (-1)^l \binom{\beta-1}{l} / (T_0 + \alpha + l)^{nk_j+2} \\ &\triangleq \Gamma(nk_j + 2) C_{nk_j+1}, \end{aligned}$$

即得

$$\hat{\lambda} = \frac{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_i^{k_j-1} C_{nk_j+1} \Gamma(nk_j + 2) / [\Gamma(k_j)]^n]}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_i^{k_j-1} C_{nk_j} \Gamma(nk_j + 1) / [\Gamma(k_j)]^n]}.$$

定理得证.

由定理 1 可得下列推论.

**推论 1** 若当  $\alpha=1, \beta=1$  时,  $\pi(\lambda)=e^{-\lambda}$ , 即  $e^{-\lambda}$  的先验分布为均匀分布  $U(0,1)$ ; 则  $k, \lambda$  的 Bayes 估计为

$$\begin{aligned} \hat{k} &= \frac{\sum_{j=1}^m [k_j p_j \prod_{i=1}^n t_i^{k_j-1} \Gamma(nk_j + 1) / [(T_0 + 1)^{k_j} \Gamma(k_j)]^n]}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_i^{k_j-1} \Gamma(nk_j + 1) / [(1 + T_0)^{k_j} \Gamma(k_j)]^n]}, \\ \hat{\lambda} &= \frac{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_i^{k_j-1} \Gamma(nk_j + 2) / [(1 + T_0)^{nk_j+1} \Gamma^n(k_j)]]}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_i^{k_j-1} \Gamma(nk_j + 1) / [(1 + T_0)^{k_j} \Gamma(k_j)]^n]}. \end{aligned}$$

**推论 2** 若形状参数  $k$  已知, 即  $P(k=k_1)=1$ , 则  $k, \lambda$  的 Bayes 估计为

$$\hat{k} = k_1, \hat{\lambda} = (nk_1 + 1) \frac{\sum_{j=0}^{\beta-1} (-1)^j \binom{\beta-1}{j} / (T_0 + \alpha + j)^{nk_1+2}}{\sum_{j=0}^{\beta-1} (-1)^j \binom{\beta-1}{j} / (T_0 + \alpha + j)^{nk_1+1}}.$$

这正是文[3]的推论 2.

**定理 2** 设  $\lambda$  具有先验 Gamma 分布, 即  $\pi(\lambda) = \frac{\alpha^\beta}{\Gamma(\beta)} \lambda^{\beta-1} e^{-\alpha\lambda} (\lambda > 0)$ , 则在二次损失下,  $k$  和  $\lambda$  的 Bayes 估计分别为

$$\hat{k} = \frac{\sum_{j=1}^m [k_j p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{k_j-1} \Gamma(\beta + nk_j) / [(\alpha + T_0)^{k_j} \Gamma(k_j)]^n]}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{k_j-1} \Gamma(\beta + nk_j) / [(\alpha + T_0)^{k_j} \Gamma(k_j)]^n]},$$

$$\hat{\lambda} = \frac{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{k_j-1} \Gamma(\beta + nk_j + 1) / [(\alpha + T_0)^{k_j} \Gamma(k_j)]^n]}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{k_j-1} \Gamma(\beta + nk_j) / [(\alpha + T_0)^{k_j} \Gamma(k_j)]^n]} \cdot \frac{1}{\alpha + T_0}.$$

证 由式(2)得

$$f(k_j, \lambda | t_1, \dots, t_n) = \frac{p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{k_j-1} \lambda^{nk_j+\beta-1} e^{-(\alpha+T_0)\lambda} / [\Gamma(k_j)]^n}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{k_j-1} \int_0^\infty \lambda^{nk_j+\beta-1} e^{-(\alpha+T_0)\lambda} d\lambda / [\Gamma(k_j)]^n]}$$

$$= \frac{p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{k_j-1} \lambda^{nk_j+\beta-1} e^{-(\alpha+T_0)\lambda} / [\Gamma(k_j)]^n}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{k_j-1} \Gamma(\beta + nk_j) / (\alpha + T_0)^{nk_j+\beta} [\Gamma(k_j)]^n]}, \quad (j = \overline{1, m}).$$

利用 Bayes 定理可得  $k$  的 Bayes 估计为

$$\hat{k} = E(k | t_1, \dots, t_n) = \sum_{j=1}^m k_j p(k = k_j | t_1, \dots, t_n)$$

$$= \frac{\sum_{j=1}^m [k_j p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{k_j-1} \Gamma(\beta + nk_j) / [(\alpha + T_0)^{k_j} \Gamma(k_j)]^n]}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{k_j-1} \Gamma(\beta + nk_j) / [(\alpha + T_0)^{k_j} \Gamma(k_j)]^n]}.$$

再由式(2)得

$$f(\lambda | t_1, \dots, t_n) = \sum_{j=1}^m f(\lambda, k_j | t_1, \dots, t_n)$$

$$= \frac{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{k_j-1} \lambda^{nk_j+\beta-1} e^{-(\alpha+T_0)\lambda} / [\Gamma(k_j)]^n]}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{k_j-1} \Gamma(\beta + nk_j) / \Gamma(k_j)^n (\alpha + T_0)^{nk_j+\beta}]}$$

由 Bayse 定理得  $\lambda$  的 Bayes 估计为

$$\hat{\lambda} = E(\lambda | t_1, \dots, t_n) = \int_0^\infty \lambda f(\lambda | t_1, \dots, t_n) d\lambda$$

$$= \frac{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{k_j-1} \int_0^\infty \lambda^{nk_j+\beta} e^{-(\alpha+T_0)\lambda} d\lambda / [\Gamma(k_j)]^n]}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{k_j-1} \Gamma(\beta + nk_j) / \Gamma(k_j)^n (\alpha + T_0)^{nk_j+\beta}]}$$

$$= \frac{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{k_j-1} \Gamma(\beta + nk_j + 1) / (\alpha + T_0)^{\beta+nk_j+1} (\Gamma(k_j))^n]}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_{ij}^{k_j-1} \Gamma(\beta + nk_j) / \Gamma(k_j)^n (\alpha + T_0)^{nk_j+\beta}]}$$

$$= \frac{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_i^{t_j-1} \Gamma(\beta + nk_j + 1) / (\Gamma(k_j)(\alpha + T_0)^{t_j})^n]}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_i^{t_j-1} \Gamma(\beta + nk_j) / (\Gamma(k_j)(\alpha + T_0)^{t_j})^n]} \cdot \frac{1}{\alpha + T_0}.$$

由定理 2 直接得到下列推论.

**推论 3** 当  $\alpha=0$ ,  $\beta=0$  时,  $\pi(\lambda)=\frac{1}{\lambda}$ ,  $\lambda>0$ , 即  $\pi(\lambda)$  是先验无信息分布, 则在二次损失下,  $k, \lambda$  的 Bayes 估计分别为

$$\hat{k} = \frac{\sum_{j=1}^m [k_j p_j \prod_{i=1}^n t_i^{t_j-1} \Gamma(nk_j) / \{(T_0^{t_j} \Gamma(k_j))^n\}]}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_i^{t_j-1} \Gamma(nk_j) / \{(T_0^{t_j} \Gamma(k_j))^n\}]},$$

$$\hat{\lambda} = \frac{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_i^{t_j-1} \Gamma(nk_j + 1) / \{(T_0^{t_j} \Gamma(k_j))^n\}]}{\sum_{j=1}^m [p_j \prod_{i=1}^n t_i^{t_j-1} \Gamma(nk_j) / \{(T_0^{t_j} \Gamma(k_j))^n\}] T_0}.$$

**推论 4** 若形状参数  $k$  为已知, 即  $P(k=k_1)=1$ , 则在二次损失下,  $k$  和  $\lambda$  的 Bayes 估计分别为  $\hat{k}=k_1$ ,  $\hat{\lambda}=(\beta+nk_1)/(\alpha+T_0)$ . 这正是文[3]的推论 4.

应用定理 1, 2 的结论, 可得部件的可靠度和平均寿命的估计分别为

$$\hat{R}(t) = \frac{\hat{\lambda}^t}{\Gamma(\hat{k})} \int_t^\infty x^{t-1} e^{-\hat{\lambda}x} dx, \quad \hat{T} = \frac{\hat{\lambda}^t}{\Gamma(\hat{k})} \int_0^\infty dt \int_t^\infty x^{t-1} e^{-\hat{\lambda}x} dx.$$

## 参 考 文 献

- 1 Lwin T, Singh N. Bayesian analysis of the gamma distribution model in reliability. Engineering IEEE Transaction on Reliability, 1974, (R-23): 314~319
- 2 吴绍敏. Gamma 部件可靠性的 Bayes 估计. 华侨大学学报(自然科学版), 1988, 9(3): 1~6
- 3 陈建伟. 非平方损失函数下 Gamma 部件可靠性的 Bayes 估计. 运筹学杂志, 1991, 10(1): 62~64

## Bayes Estimations of Parameters $\lambda$ , $k$ for Gamma Units

Chen Jianwei

(Dept. of Manag. Info. Sci., Huaqiao Univ., 362011, Quanzhou)

**Abstract** The author deals with the unit of which the life follows gamma distribution and the parameters  $\lambda, k$  are unknown. Bayesian estimations are given respectively to the shape parameter  $k$  and the scale parameter  $\lambda$  under quadratic loss function. A formula of Bayesian estimate under such a priori distribution, i. e., a priori distribution of parameter  $k$  being discrete distribution and that of  $\lambda$  being exponential Beta distribution and Gamma distribution, is obtained.

**Keywords** Bayes estimations, gamma distributions, priori distributions, shape parameter  $k$ , scale parameter  $\lambda$