

零失效数据的可靠度计算与区间估计^{*}

吴绍敏 彭 沛

(华侨大学管理信息科学系, 泉州 362011)

摘要 根据零失效数据提供的信息, 提出一种可靠性分析方法. 该方法不受模型限制, 属于分布自由问题. 计列7个主要内容: (1) 建立点可靠度的初估公式, 并分析其性质; (2) 建立区间估计方法; (3) 建立分布曲线的拟合方法; (4) 提出贴适度作为选择最优拟合的指标; (5) 以实例验证此分析方法的可行性与正确性; (6) 指出对离散型分布的零失效数据, 应用本分析方法更为方便.

关键词 零失效数据, 初估公式, 可靠度, 区间估计

分类号 TB 114. 3

由于科技的进步与发展, 产品不但性能愈来愈优异且寿命也愈来愈长. 要获得其失效数据, 不但时间长花费大, 且对昂贵产品的破坏性试验尤叫人难以忍受. 所以, 零失效数据的可靠性分析问题(简称“零失效数据问题”), 被公认为一个重要问题而提上研究日程, 愈来愈引起国内外学者的重视. 本文提出一个方法, 从而比较满意地解决了零失效数据问题, 为产品的可靠性评定工作, 提供一个新的工具. 设某产品寿命 $T \sim F(t_i, \theta)$, θ 为未知参数, $t_i (i = \overline{1, m})$ 为观测值, $t_1 < t_2 < \dots < t_m$. 在 t_i 处独立寿命试验 n_i 个产品, 均无失效, 停止试验. 记 $(t_i, n_i)_{i = \overline{1, m}}$, 称为零失效数据或样本, 它可提供如下的寿命信息. 记 $R_i = P(T > t_i)$, $S_i = \sum_{k=i}^m n_k (i = \overline{1, m})$. (1) (t_i, n_i) 只能提供 $T > t_i$ 的寿命信息, 无法提供 $T > t_{i+1} (i = \overline{1, m-1})$ 的寿命信息; 反之, (t_{i+1}, n_{i+1}) 不但可提供 $T > t_{i+1}$ 的寿命信息又可提供 $T > t_i$ 的寿命信息. (2) 由 (1) 知有 S_i 个产品的寿命 $T > t_i (i = \overline{1, m})$. (3) $R_i = P(T > t_i) > P(T > t_{i+1}) = R_{i+1} (i = \overline{1, m-1})$. (4) 因 $0 < R_i < 1$, 故可应用 Bayes 假设, 把 R_i 视为 r. v., 取其无信息验前分布 $\pi(R_i) = U(0, 1)$, 且 R_i 相互独立 ($i = \overline{1, m}$).

1 可靠度的初估公式^[1~4]

对样本提供的4个信息加以综合. 因在点 (t_1, t_2, \dots, t_m) 作了1次观测后, 知有 S_1 个产品在 t_1 不失效; 有 S_2 个产品在 t_2 不失效……; 有 S_m 个产品在 t_m 不失效. 因此, 在点 (t_1, t_2, \dots, t_m) 不失效的概率为 $L(R, S) = \prod_{i=1}^m R_i^{S_i}$, R_i 是未知参数, 而 S_i 是在 t_i 点不失效的产品个数. 它不是 r. v., 但可视为 r. v. 的特例. 因此, 姑且把 $L(R, S)$ 看作 S 的似然函数, 若把 R 视作 r. v.,

则 $L(R, S)$ 可看作 (S, R) 的联合的似然函数, 故 $L(R, S) = \prod_{i=1}^m R_i^{S_i}$, $R_1 > R_2 > \dots > R_m$, $\pi(R_i) = U(0, 1)$, 其中 $R = (R_1, R_2, \dots, R_m)$, $S = (S_1, S_2, \dots, S_m)$. 根据 Bayes 定理, 得 R 的后验密度为

$$\pi(R/S) = \prod_{i=1}^m R_i^{S_i} \bigg|_{D} \prod_{i=1}^m R_i^{S_i} dR_i, \quad D = \{R: R_1 > R_2 > \dots > R_m\}. \quad (1)$$

定理 1 R_1 的后验密度为

$$f(R_1|S) = \left(\sum_{i=1}^m S_i + m \right) R_1^{\left[\sum_{i=1}^m S_i + (m-1) \right]}, \quad (2)$$

在二次损失下, R_1 的 Bayes 估计为

$$\hat{R}_1 = \left(\sum_{i=1}^m S_i + m \right) / \left[\sum_{i=1}^m S_i + (m+1) \right]. \quad (3)$$

证明 由式(1)及 $f(R_1|S) = I_1/W_m$, 其中

$$W_m = \prod_{i=1}^m R_i^{S_i} dR_i, \quad I_1 = \int_0^{R_1} R_1^{S_1} dR_1 \int_0^{R_2} R_2^{S_2} dR_2 \dots \int_0^{R_{m-1}} R_{m-1}^{S_{m-1}} dR_{m-1} dR_m.$$

经过 $(m-1)$ 次积分, 可得 $I_1 = R_1^{\left[\sum_{i=1}^m S_i + (m-1) \right]} / (S_m + 1)(S_{m-1} + S_m + 2) \dots \left(\sum_{i=2}^m S_i + m - 1 \right)$. 这是因为 $\int_0^1 I_1 dR_1 = 1 / (S_m + 1)(S_{m-1} + S_m + 2) \dots \left(\sum_{i=1}^m S_i + m \right) = W_m$, 所以式(2)成立. 在二次损失下,

$$\hat{R}_1 = \int_0^1 R_1 f(R_1|S) dR_1 = \left(\sum_{i=1}^m S_i + m \right) \int_0^1 R_1^{\left(\sum_{i=1}^m S_i + m \right)} dR_1 = \left(\sum_{i=1}^m S_i + m \right) / \left[\sum_{i=1}^m S_i + (m+1) \right].$$

这是因为 $(t_i, n_i)_{1 \leq i \leq k-1}$ 无法提供 $T > t_k$ 的寿命信息, 故在估计 $R_k (k = \overline{2, m})$ 时不起作用. 那么, 利用 $\pi(R(k)|S(k)) = \prod_{i=R}^m R_i^{S_i} \bigg|_{D(m-k+1)} \prod_{i=k}^m R_i^{S_i} dR_i$, 其中 $R(k) = (R_k, R_{k+1}, \dots, R_m)$, $S(k) = (S_k, S_{k+1}, \dots, S_m)$, $D(m-k+1) = \{R(k): R_k > R_{k+1} > \dots > R_m\}$, 可得:

推论 1 R_k 的后验密度为

$$f(R_k|S(k)) = \left[\sum_{i=k}^m S_i + (m+1) - k \right] R_k^{\left[\sum_{i=k}^m S_i + (m-k) \right]}. \quad (4)$$

在二次损失下

$$\hat{R}_k = \left[\sum_{i=k}^m S_i + (m+1) - k \right] \bigg|_{\left[\sum_{i=k}^m S_i + (m+2) - k \right]} \quad (k = \overline{2, m}). \quad (5)$$

推论 2 R_k 的 $(1-\alpha)$ 置信区间为 $(\hat{R}_{Lk}, \hat{R}_{uk})$, 其中下限和上限分别列式为式(6), (7). 即

$$\hat{R}_{Lk} = (\alpha/2)^{1/\left[\sum_{i=k}^m S_i + (m+1) - k \right]}, \quad (6)$$

$$\hat{R}_{uk} = (1 - \alpha/2)^{1/\left[\sum_{i=k}^m S_i + (m+1) - k \right]} \quad (k = \overline{1, m}). \quad (7)$$

证明 由推论 1 知 $R_k \sim f(R_k|S(k)) = \left[\sum_{i=k}^m S_i + (m+1) - k \right] R_k^{\left[\sum_{i=k}^m S_i + (m-k) \right]}$, $0 < R_k < 1$, $P(R_k \leq \hat{R}_{uk}) = \int_0^{\hat{R}_{uk}} f(R_k|S(k)) dR_k = \hat{R}_{uk}^{\left[\sum_{i=k}^m S_i + (m+1) - k \right]} = 1 - \alpha/2$. 故得 $\hat{R}_{uk} = (1 - \alpha/2)^{1/\left[\sum_{i=k}^m S_i + (m+1) - k \right]}$, 同理可得 $\hat{R}_{Lk} = (\alpha/2)^{1/\left[\sum_{i=k}^m S_i + (m+1) - k \right]}$.

$\hat{R}_{Lk}, \hat{R}_{uk}$ 的性质. (1) $\hat{R}_k = 1 - 1/\left[\sum_{i=k}^m S_i + (m+2) - k \right] > 1 - 1/\left[\sum_{i=k+1}^m S_i + (m+2) - (k+1) \right] = \hat{R}_{k+1}$. 显然 $\hat{R}_{Lk} > \hat{R}_{Lk+1}$, $\hat{R}_{uk} > \hat{R}_{uk+1} (k = \overline{1, m-1})$. (2) $\hat{R}_k, \hat{R}_{Lk}, \hat{R}_{uk}$ 是 n_i 与 m 的函数, 而 m 与 n_i 不是 r. v., 故不是统计量. 当 m 或 n_i 增大时, $\hat{R}_{Lk}, \hat{R}_k, \hat{R}_{uk}$ 也会增大. (3) 当 $m_m = 1$ 时, $\hat{R}_m = 2^{-\alpha/2}$.

3, $\hat{R}_{Lm} = (\alpha/2)^{1/2}$, $\hat{R}_{um} = (1 - \alpha/2)^{1/2}$. (4) \hat{R}_{Lk} , \hat{R}_k , \hat{R}_{uk} 是关于分布自由的, 应用范围不受限制, 它与观测点 t_i 的大小无明显的关系, 应加以注意; 但 $R_i = p(T > t_i)$ ($i = \overline{1, m}$) 与观测点 t_i 是有关系的.

2 分布曲线拟合

设产品寿命 $T \sim F(\frac{t-u}{\sigma})$, F^{-1} 存在, $R(t) = 1 - F(\frac{t-u}{\sigma})$, 则 $t = \sigma F^{-1}[1 - R(t)] + u$. 有一大类分布是满足上述条件, 如指数分布、Weibull 分布、正态分布、对数正态分布、极值 I 型分布和几何分布等.

由试验获得零失效数据 (t_i, n_i) ($i = \overline{1, n}$), $R(t_i)$, $R_L(t_i)$, $R_u(t_i)$ 的初估值分别为 \hat{R}_i , \hat{R}_{Li} , \hat{R}_{ui} , ($i = \overline{1, m}$), 则 $t_i = \sigma F^{-1}(1 - \hat{R}_i) + u + \epsilon$, ϵ 是误差. 令 $y_i = t_i$, $x_i = F^{-1}(1 - \hat{R}_i)$, 得 $y_i = a + bx_i + \epsilon$, 其中 $a = u$, $b = \sigma$. 为了估计参数 a , b , 必须考虑到初估公式中与时间 t_i 无关的缺点. 采用加权最小二乘法, 记权数为 $\omega = n_i t_i \setminus \sum_{i=1}^m n_i t_i$ ($i = \overline{1, m}$), 求 \hat{a} , \hat{b} 满足 $\sum_{i=1}^m \omega (y_i - \hat{a} - \hat{b} x_i)^2 = \min$. 可解得

$$\hat{a} = \frac{B_w C_w - A_w D_w}{B_w - A_w^2}, \quad \hat{b} = \frac{D_w - A_w C_w}{B_w - A_w^2}; \quad (8)$$

$$A_w = \sum_{i=1}^m \omega x_i, \quad B_w = \sum_{i=1}^m \omega x_i^2, \quad C_w = \sum_{i=1}^m \omega y_i, \quad D_w = \sum_{i=1}^m \omega x_i y_i. \quad (9)$$

$$\hat{a} = \hat{u}, \quad \hat{b} = \hat{\sigma}.$$

终获可靠度曲线 $\hat{R}(t) = 1 - F(\frac{t-\hat{u}}{\hat{\sigma}})$. 同样应用 \hat{R}_{Li} 或 \hat{R}_{ui} 替 \hat{R}_i , 可得可靠度下限曲线 $\hat{R}_L(t) = 1 - F(\frac{t-\hat{u}_L}{\hat{\sigma}_L})$ 或上限曲线 $\hat{R}_u(t) = 1 - F(\frac{t-\hat{u}_u}{\hat{\sigma}_u})$, 且有 $(1 - \alpha)$ 的把握知不等式 (10) 成立. 即

$$\hat{R}_L(t) \leq R(t) \leq \hat{R}_u(t). \quad (10)$$

对不同的 t , 可得不同的 $(1 - \alpha)$ 置信区间 $\hat{R}_L(t)$, $\hat{R}_u(t)$.

3 例子

以文 [1] 提供的数据为例: 为了估计某型号发动机在任务时间处的可靠度, 需要进行一系列寿命试验, 由于这种发动机设计复杂, 价格昂贵, 其寿命试验是一台一台地进行. 假如在给定时刻, 该发动机没有失效, 试验立即停止; 进行维修, 直到该发动机被认定已完全恢复如新时为止. 然后再进行上述定时截尾寿命试验. 如此寿命试验累计做 51 次, 结果无一台失效, 其定时截尾时间列于表 1, 其中的数据确实含有发动机的寿命信息. 例如发动机的寿命必大于各自的截尾时间.

表 1 零失效数据(单位: s)

250.35	909.77	100.18	1450.30	110.00	1451.70	104.91	150.02	110.00	110.00
110.14	110.06	110.18	109.97	110.11	119.94	110.17	110.09	110.13	110.07
110.05	110.14	110.07	110.14	109.93	109.99	109.95	109.97	109.95	849.94
870.03	180.08	180.00	180.00	180.09	115.01	180.24	179.94	179.98	179.96
150.07	150.16	190.36	130.15	850.00	150.00	850.00	783.00	783.00	783.00

现将表 1 的数据进行处理: (1) 将数据按小到大顺序, 把相同者归一组, 不同者归不同组, <http://www.cnki.net>

得试验样本 $(t_i, n_i)_{i=1}^{39}$ 为 $(100.18, 1), (104.91, 1), (109.93, 1), (109.97, 2), (109.95, 2), (109.99, 1), (110.00, 3), (110.05, 1), (110.06, 1); (110.07, 2), (110.09, 1), (110.11, 1), (110.13, 1), (110.14, 3), (110.17, 1), (110.18, 1), (115.01, 1); (119.94, 1), (130.15, 1), (150.0, 1), (150.02, 1), (150.07, 1), (150.16, 1), (179.94, 1), (179.96, 1); (179.98, 1), (180.0, 2), (180.08, 1), (180.09, 1), (180.24, 1), (190.36, 1), (250.35, 1), (783.0, 4); (849.94, 1), (850.0, 2), (870.03, 1), (909.71, 1), (1450.3, 1), (1451.7, 1)$. (2) 利用初估公式(5), (6) 和(7), 计算 $\hat{R}_i, \hat{R}_{Li}, \hat{R}_{ui} = (i = 1, 39)$. (3) 假定发动机的寿命 $T \sim R(t) = \exp\{- (\frac{t}{\eta})^m\}$. (4) 按节2分布曲线拟合方法, 可算得 $\hat{m} = 1.879\ 213, \hat{\eta} = 4\ 115.191\ 5, \hat{R}(t) = \exp\{- (\frac{t}{4\ 115.191\ 5})^{1.879\ 213}\}$. (5) 给定 $\alpha = 0.1$, 可算得 $\hat{m}_L = 1.904\ 9, \hat{\eta}_L = 1\ 798.038\ 6, \hat{m}_u = 1.904\ 9, \hat{\eta}_u = 15\ 209.339\ 2, \hat{R}_L(t) = \exp\{- (\frac{t}{1\ 798.038\ 6})^{1.904\ 9}\}, \hat{R}_u(t) = \exp\{- (\frac{t}{15\ 209.339\ 2})^{1.904\ 9}\}$. 故有 0.9 的把握, 可知 $R(t) \in (\hat{R}_L(t), \hat{R}_u(t))$. 因 $R(t) \in \hat{R}(t)$, 故有 $\hat{R}_L(t) < R(t) < \hat{R}_u(t)$, 如图 1 所示. 例如, $\hat{R}_L(100) = 0.905\ 9, \hat{R}(100) = 0.999\ 1, \hat{R}_u(100) = 0.999\ 9; \hat{R}_L(1\ 500) = 0.492\ 6, \hat{R}(1\ 500) = 0.860\ 7, \hat{R}_u(1\ 500) = 0.987\ 9$. (6) 利用 $\hat{R}(t)$, 可以求得可靠性特征值.

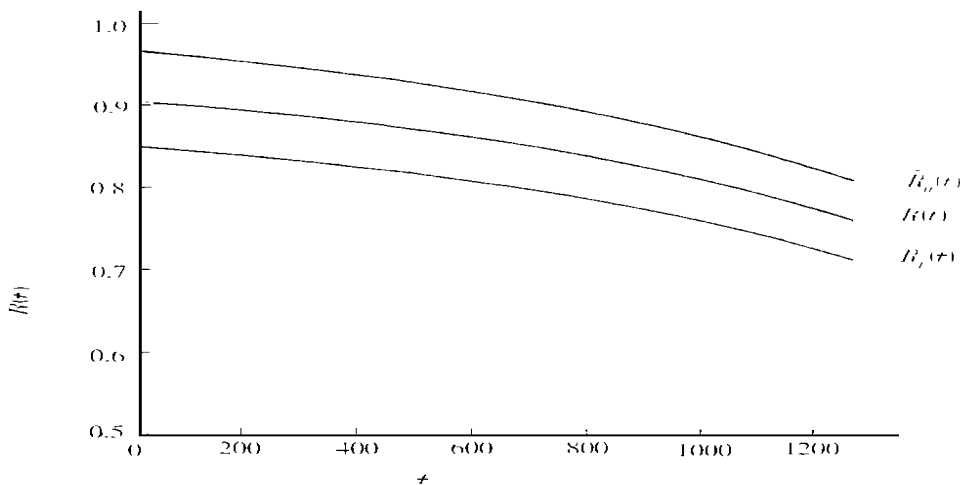


图1 可靠度曲线拟合图

4 贴近度

在节3中假定发动机寿命 $T \sim W(m, \eta, t) = 1 - \exp\{- (\frac{t}{\eta})^m\}$, 利用数据 $(t_i, \hat{R}_i)_{i=1}^{39}$, 求得可靠度拟合曲线 $\hat{R}_W(t) = \exp\{- (\frac{t}{4\ 115.191\ 5})^{1.879\ 213}\}$. 同样, 可假定发动机的寿命 T 服从正态分布 $N(\mu, \sigma^2) P(T < 0) = 0$, 其可靠度 $R(t) = 1 - \Phi(\frac{t - \mu}{\sigma})$. 应用节2的方法, 可求得可靠度的拟合曲线 $\hat{R}_N(t) = 1 - \Phi(\frac{t - 2\ 037.23}{666.73})$. 当然, 还可假定发动机的寿命 T 服从其它的分布, 同样可求得其可靠度的拟合曲线. 但是, 难免涉及发动机的寿命究竟服从什么分布、如何判定

的问题. 这在有失效数据的情况下较好解决; 在无失效数据的场合就难以解决. 有一种办法是凭以往的经验来判断, 它可能导致失误, 不太可靠. 这里提出另一种选择方法, 它要比经验判断客观、可靠. 设产品的寿命 $T \sim F(t)$ (D 分布函数类), 记其可靠度为 $R_F = R_F(t) = P(T > t)$. 有

$$\rho(\hat{R}_F, \hat{R}) = \sup_m \left| \hat{R}_F(t_i) - \hat{R}_i \right|, \quad \hat{R} = (\hat{R}_1, \hat{R}_2, \dots, \hat{R}_m),$$

\hat{R}_i 是 $R(t_i)$ 的初估值, 称 $\rho(\hat{R}_F, \hat{R})$ 为 \hat{R}_F 与 \hat{R} 的拟合贴进度. 若存在 $F_0(t)$ 使 $\rho(\hat{R}_{F_0}, \hat{R}) = \min_D \rho(\hat{R}_F, \hat{R})$, 那么 $F_0(t)$ 就是最优的选择, 认为 $T \sim F_0(t)$. 对节 3 的例, 通过计算, 有 $\rho(\hat{R}_N, \hat{R}) = \sup_{i \in P_{39}} |\hat{R}_N(t_i) - \hat{R}_i| = 0.0894$, $\rho(\hat{R}_W, \hat{R}) = \sup_{i \in P_{39}} |\hat{R}_W(t_i) - \hat{R}_i| = 0.0684$. 所以, 选择发动机的寿命 $T \sim W(m, \eta, t)$, 比选择 $T \sim N(\mu, \sigma^2)$ 更符合实际.

5 离散型零失效数据分析

大量产品的寿命是离散型的, 如大炮、飞机的起落架、继电器和各类开关等, 其寿命是以使用次数度量. 一般地, 这类产品的寿命是服从几何分布, 无须判定. 所以, 应用零失效数据的可靠性分析方法来估计其可靠性指标, 是有效的手段. 例子略去.

参 考 文 献

- 1 茆诗松, 罗朝斌. 无失效数据的可靠性分析. 数据统计与应用概率, 1989, 4(4): 489 ~ 403
- 2 张忠占, 杨振海. 无失效数据处理. 数理统计与应用概率, 1989, 4(4): 507 ~ 516
- 3 张忠占, 杨振海. 等效失效数在无失效数据分析中的应用. 数理统计与应用概率, 1991, 6(3): 393 ~ 403
- 4 Marty H F, Waller R A. A bayes zero-failure (BASE) reliability demonstration testing procedure. Journal of Quality Technology, 1979, 11(3): 128 ~ 137

Reliability Calculation and Interval Estimation Based on Zero-Failure Data

Wu Shaomin Pen Pei

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

Abstract Based on the information offering by zero-failure data, the authors present a method of free distribution for analysing reliability. The method, without suffering from model limitation, consists of the following primary contents: (1) to establish an initial estimate formula and to analyse its property; (2) to establish method of interval estimation; (3) to establish fitting method for distribution curve; (4) to take maximum approximation as index of optimal fitting; (5) to verify by example the feasibility and the correctness of the analytical method in this paper; and (6) to point out that this analytical method is the most convenient one to be applied to zero-failure data of discrete distribution.

Keywords zero-failure, initial estimate formula, reliability