

正态-极值 I 型可靠度的 Bayes 方法

程 细 玉

(管理信息科学系)

摘要 在强度-应力模型中,设强度服从正态分布,应力服从极值 I 型分布,其中应力已知,强度未知。本文应用 Bayes 方法,就强度参数的无信息验前分布得到了结构可靠度 P 的置信下限和正态-正态模型可靠度的置信下限,最后给出了实例计算。

关键词 强度-应力模型,无信息验前分布,结构可靠度

0 引言

Birnbaum 和 Mccarty 在 X 和 Y 相互独立且具有连续的累积分布函数条件下,给出了结构可靠度 $p = p(X > Y)$ 的非参数置信上限,开始了 $p(X > Y)$ 的研究,但一般局限在指数分布及正态分布,而且参数的限制比较苛刻(如要求应力和强度的方差相等)。本文则在较一般的情况下,得到正态-极值 I 型及正态-正态可靠度的置信下限。

一般地,设随机变量 X, Y 的联合密度为 $f(x, y | \Omega)$, 其中 Ω 表示密度的未知参数集合。因此,如令 $V = X - Y$, 则有 $\theta = p(X > Y) = p(v > 0 | \Omega) = \int_0^{\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(v + y, y | \Omega) dy dv = \theta(\Omega)$, 即 θ 仅为参数的函数。事实上,当参数指定一个先验分布后, θ 也为一个随机变量。设 D 表示从特定母体 $f(x, y | \Omega)$ 中得到的独立样本数据, $p(\Omega)$ 为 Ω 中元素的先验分布密度则由 Bayes 定理得到 Ω 的后验密度 $p(\Omega | D) \propto L(D | \Omega) p(\Omega)$, 其中 $L(D | \Omega)$ 是基于数据 D 的极大似然函数。因此,由 $\theta = \theta(\Omega)$ 的后验密度 $p_1(\theta | D)$ 可以构造 θ 的一个区间估计

$$p_1(\theta_1 < \theta < \theta_2 | D) = \int_{\theta_1}^{\theta_2} p_1(\theta | D) d\theta, \quad (\theta_1 < \theta_2).$$

1 主要结果

设强度 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, μ 和 σ^2 未知, 应力 $Y \sim \exp\{-\exp(-\frac{y-a}{\beta})\}$, a 和 β 已知, $-\infty < a < +$

本文1990-04--04收到。

$\infty, 0 < \beta < -\infty, -\infty < y < +\infty, X_1 \cdots X_n$ 为来自 $N(\mu, \sigma^2)$ 的 iid 样本, $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i, s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$.

一般地, 可设 μ, σ 有先验分布, 我们选用 Jeffreys 推荐的, 被认为反映了对参数无知的 $p(\mu, \sigma) \propto \frac{1}{\sigma}$.

引理1 $p_r = p(X > Y) = E_{\sigma} \left\{ F\left(\frac{\sigma\eta - \mu - \beta}{\sigma}\right) \right\} = \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) F\left(\frac{\sigma x - \mu - \beta}{\sigma}\right) dx$, 其中 $\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp(x^2/2), F(x) = \exp\{-\exp(-x)\}, E_{\sigma}\{g(\eta)\}$ 为标准正态 $N(0, 1)$ 变量 η 的函数 $g(\eta)$ 的数学期望。

证明 $p_r = p(X > Y) = p\left(\frac{X - \mu}{\sigma} > \left(\frac{Y - \alpha}{\beta} \cdot \beta - \mu + \alpha\right) / \sigma\right)$, 令 $\eta = \frac{X - \mu}{\sigma}, \xi = \frac{Y - \alpha}{\beta}$, 则

$$\begin{aligned} p_r &= p\left(\eta > \frac{\beta}{\sigma} \xi - \frac{\mu - \alpha}{\sigma}\right) = \iint_{x < (\sigma + \mu - \alpha) / \beta} \varphi(x) F(y) dx dy \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) F\left(\frac{\sigma x + \mu - \alpha}{\beta}\right) dx = E_{\sigma} \left\{ F\left(\frac{\sigma\eta - \mu - \alpha}{\beta}\right) \right\}. \end{aligned}$$

引理2 $\forall x \in R$, 如果 $\sigma x - \mu$ 的水平为 $1 - \gamma$ 的置信下限为 $h(x; \bar{x}, s^2, 1 - \gamma)$, 则 $p_r = \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) F\left(\frac{\sigma x - \mu - \alpha}{\beta}\right) dx$ 的水平 $1 - \gamma$ 的置信下限为 $\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) F\left(\frac{h(x; \bar{x}, s^2, 1 - \gamma) - \alpha}{\beta}\right) dx$.

证明 因 $\forall x \in R, \sigma x + \mu$ 的置信下限为 $h(x; \bar{x}, s^2, 1 - \gamma)$, 即 $p(\sigma x + \mu \geq h(x; \bar{x}, s^2, 1 - \gamma)) = 1 - \gamma$, 故 $P(\varphi(x) F\left(\frac{\sigma x - \mu - \alpha}{\beta}\right) \geq \varphi(x) F\left(\frac{h(x; \bar{x}, s^2, 1 - \gamma) - \alpha}{\beta}\right)) = 1 - \gamma$, 从而 $P\left(\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) F\left(\frac{\sigma x - \mu - \alpha}{\beta}\right) dx \geq \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) F\left(\frac{h(x; \bar{x}, s^2, 1 - \gamma) - \alpha}{\beta}\right) dx\right) \geq 1 - \gamma$, 故原命题得证。

引理3 u 的后验分布为正态分布 $N(\bar{x}, \frac{\sigma^2}{n})$, $\frac{(n-1)s^2}{\sigma^2}$ 的后验分布为 χ^2_{n-1} .

证明 $L(\mu, \sigma) \propto \sigma^{-n} \exp\{-\frac{1}{2}\sigma^{-2}[(n-1)s^2 - n(\mu - \bar{x})^2]\}$, 又 $p(\mu, \sigma) \propto \sigma^{-1}((\mu, \sigma)$ 的联合先验分布密度), 所以 (μ, σ) 的联合后验密度

$$\begin{aligned} p(\mu, \sigma | \bar{x}, s^2) &\propto \sigma^{-(n+1)} \exp\left\{-\frac{1}{2}\sigma^{-2}[(n-1)s^2 + n(\mu - \bar{x})^2]\right\} \\ &= \sigma^{-(n+1)} \exp\left[-\frac{1}{2}\sigma^{-2}(n-1)s^2\right] \cdot \exp\left[-\frac{n}{2\sigma^2}(\mu - \bar{x})^2\right] \end{aligned}$$

对 σ 积分立得 μ 的后验分布为 $N(\bar{x}, \frac{\sigma^2}{n})$, 对 μ 积分立得 $p(\sigma^2 | \bar{x}, s^2) \propto \sigma^{-n} \exp\{-\frac{(n-1)s^2}{\sigma^2}\}$, 故知令 $Z = \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2}$, 则有 $Z \sim \chi^2_{n-1}$.

定理1 对于给定的 $x, \delta = u - \sigma x$, 则有 $\frac{\sqrt{z}(\delta - \bar{x})}{\sqrt{s^2}} \sim t_{n-1}(\sqrt{nx})$, 其中 $t_{n-1}(\sqrt{nx})$ 为非中心 t 分布, 自由度为 $n-1$, 非中心参数 \sqrt{nx} .

证明 由引理3, δ 的条件后验密度 $f(\delta | \sigma)$ 为 $N(\bar{x} + x\sigma, \frac{\sigma^2}{n})$, 令 $Z = \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2}$, 则 δ 的条件后验密度 $f(\delta | z)$ 为 $N(\bar{x} - x\sqrt{\frac{(n-1)s^2}{z}}, \frac{(n-1)s^2}{nz})$, 由引理3知 $Z \sim \chi^2_{n-1}$, 故 (δ, z) 的联合后验密

度

$$\begin{aligned}
 f(\delta, z | \bar{x}, s^2) &= \sqrt{\frac{nz}{2\pi(n-1)s^2}} \cdot \exp\left\{-\frac{nz}{2(n-1)s^2}(\delta - \bar{x} - x\sqrt{\frac{(n-1)s^2}{z}})^2\right\} \\
 &\quad \cdot \frac{1}{2^{\frac{n-1}{2}}\Gamma(\frac{n-1}{2})} \cdot z^{\frac{n-1}{2}-1} \cdot \exp\left\{-\frac{z}{2}\right\} \\
 &= \frac{1}{2^{\frac{n-1}{2}}\Gamma(\frac{n-1}{2})} \cdot \sqrt{\frac{n}{2\pi(n-1)s^2}} \cdot z^{\frac{n}{2}-1} \cdot \exp\left\{-\frac{n(\delta - \bar{x})^2 + (n-1)s^2}{2(n-1)s^2}z\right. \\
 &\quad \left. + \frac{nz}{(n-1)s^2} \cdot (\delta - \bar{x}) \cdot x\sqrt{\frac{(n-1)s^2}{z}} - \frac{n}{2}x^2\right\} \\
 &\quad (z > 0, -\infty < \delta < +\infty),
 \end{aligned}$$

故 δ 的后验密度 $f_1(\delta | \bar{x}, s^2) = \int_0^\infty f(\delta, z | \bar{x}, s^2) dz$, 令 $z = 2(n-1)s^2 / (n(\delta - \bar{x})^2 + (n-1)s^2)y$,

则 $\int_0^\infty f(\delta, z | \bar{x}, s^2) dz = a \int_0^\infty \exp\{-y + b\sqrt{y}\} \cdot y^{\frac{n}{2}-1} dy$, 其中

$$\begin{aligned}
 a &= \frac{1}{2^{\frac{n-1}{2}}\Gamma(\frac{n-1}{2})} \cdot \sqrt{\frac{n}{2\pi(n-1)s^2}} \cdot \left[\frac{2(n-1)s^2}{(n(\delta - \bar{x})^2 + (n-1)s^2)}\right]^{\frac{n}{2}} \cdot e^{-\frac{z}{2}}, \\
 b &= \frac{2n(\delta - \bar{x}) \cdot x}{\sqrt{2n(\delta - \bar{x})^2 + 2(n-1)s^2}},
 \end{aligned}$$

故

$$\begin{aligned}
 j_1(\delta | \bar{x}, s^2) &= a \int_0^\infty y^{\frac{n}{2}-1} \sum_{i=0}^{\infty} \frac{(b\sqrt{y})^i}{i!} \exp\{-y\} dy = a \sum_{i=0}^{\infty} \Gamma(\frac{n+i}{2}) \cdot \frac{b^i}{i!} \\
 &= \frac{1}{2^{\frac{n-1}{2}}\Gamma(\frac{n-1}{2})} \cdot \sqrt{\frac{n}{2\pi(n-1)s^2}} \cdot \left[\frac{2(n-1)s^2}{(n(\delta - \bar{x})^2 + (n-1)s^2)}\right]^{\frac{n}{2}} \cdot e^{-\frac{z}{2}} \\
 &\quad \cdot \sum_{i=0}^{\infty} \frac{\Gamma(\frac{n+i}{2})}{i!} \cdot \frac{[2n(\delta - \bar{x}) \cdot x]^i}{[2n(\delta - \bar{x})^2 + 2(n-1)s^2]^{\frac{i}{2}}}.
 \end{aligned}$$

令 $v = (\sqrt{n}(\delta - \bar{x})) / \sqrt{s^2}$, 则

$$\begin{aligned}
 f(v | \bar{x}, s^2) &= \frac{(n-1)^{\frac{n-1}{2}}}{\sqrt{\pi}\Gamma(\frac{n-1}{2})} \cdot \exp\left\{-\frac{(\sqrt{nx})^2}{2}\right\} \cdot \left(\frac{1}{v^2 + n - 1}\right)^{\frac{n}{2}} \\
 &\quad \cdot \sum_{i=0}^{\infty} \frac{\Gamma(\frac{n+i}{2})}{i!} (v\sqrt{nx})^i \left[\frac{2}{v^2 + n - 1}\right]^{\frac{i}{2}}.
 \end{aligned}$$

所以

$$\frac{\sqrt{n}(\delta - \bar{x})}{\sqrt{s^2}} = v \sim t_{n-1}(\sqrt{nx}).$$

定理2 在强度为正态 $N(a, \sigma^2)$, 应力 $Y \sim \exp\{-\exp(-\frac{y-\sigma}{\beta})\}$ 的强度-应力结构可靠性

模型中, 如果 σ^2, a 未知, α, β 已知, 并假设 (a, σ) 的验前分布为无信息的验前分布, 则其可靠度 $p_r = p_r(X > Y)$ 的一个水平为 $1 - \gamma$ 的置信下限为

$$L_r = \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) F\left(\frac{\sqrt{s^2/n}h(x) + \bar{X} - \sigma}{\beta}\right) dx,$$

其中 $h(x)$ 为 $\int_0^1 t_{\alpha-1, \sqrt{x}}(y) dy = \gamma$ 的解。

证明 由引理 1, $p_r = \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) F\left(\frac{\sigma x + \mu - \alpha}{\beta}\right) dx$. 由定理 1 知, $\forall X \in R, \sigma x + \mu$ 的水平为 $1 - \gamma$ 的置信下限为 $\sqrt{s^2/n}h(x) + \bar{X}$, 其中 $h(x)$ 为 $\int_0^1 t_{\alpha-1, \sqrt{x}}(y) dy = \gamma$ 的解. 对于给定的 x , 利用非中心 t 分布表可以确定 h 的值, 由引理 2 知 p_r 的水平 $1 - \gamma$ 的一个置信下限为 $L_r = \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) F\left(\frac{\sqrt{s^2/n}h(x) + \bar{X} - \sigma}{\beta}\right) dx$.

应当注意: 在一般的应用中, 可认为应力是已知的, 强度是未知的, 所以定理 2 解决了正态-极值 I 型结构可靠度的置信下限问题, 因为 $\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) F\left(\frac{\sqrt{s^2/n}h(x) + \bar{X} - \sigma}{\beta}\right) dx$ 收敛, 对给定的 x , 立得 $h(x)$, 故计算 L_r 的程序在计算机上可以实现。

从定理 2 的证明易知此方法也适用于正态-正态模型的结构可靠度估计问题。

定理 3 在正态-正态结构可靠性模型中设强度 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 应力 $Y \sim N(\alpha, \beta^2)$, 其中 μ 和 σ^2 未知, α 和 β^2 已知, 在假设 (μ, σ) 的验前分布为无信息验前分布下, 结构可靠度 $p_r = p_r(X > Y)$ 的水平为 $1 - \gamma$ 的置信下限下

$$L_r^* = \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) \Phi\left(\frac{\sqrt{s^2/n}h(x) + \bar{X} - \sigma}{\beta}\right) dx$$

其中 $h(x)$ 的意义同定理 2, $\Phi(x)$ 为标准正态函数。

证明 易知 $p_r = p_r(X > Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) \Phi\left(\frac{\sigma x + \mu - \alpha}{\beta}\right) dx$, 重点关于正态-极值 I 型结构可靠度的论述即可得到结果。

鉴于定理 1 及定理 2 在应用上的困难, 我们给出以下的近似结果。

因为 $\frac{\sqrt{n}(\delta - \bar{x})}{\sqrt{s^2}} \sim t_{\alpha-1}(\sqrt{n}x)$. 故 δ 的水平 $1 - \gamma$ 的置信下限为 $\bar{x} - \sqrt{(S^2/n)} \cdot t_{\alpha-1, \sqrt{x}}(1 - \gamma)$, $t_{\alpha-1, \sqrt{x}}(1 - \gamma)$ 为 $t_{\alpha-1, \sqrt{x}}(y)$ 的分位点. 文 [2] 给出了中心非 t 分布分位点一个很好的近似, 即

$$t_{\alpha-1, \sqrt{x}}(1 - \gamma) = \Phi_{1-\gamma} + \sqrt{n}x + \frac{1}{4}[\Phi_{1-\gamma}^3 + \Phi_{1-\gamma} + (2\Phi_{1-\gamma}^2 + 1)\sqrt{n}x + \Phi_{1-\gamma}nx^2]/n + \frac{1}{96}[5\Phi_{1-\gamma}^5 + 16\Phi_{1-\gamma}^3 + 3\Phi_{1-\gamma} + 3(4\Phi_{1-\gamma}^4 + 12\Phi_{1-\gamma}^2 + 1)$$

$$\cdot \sqrt{n}x + 6(\Phi_{1-\gamma}^3 + 4\Phi_{1-\gamma})nx^2 - 4(\Phi_{1-\gamma}^2 - 1) \cdot n^{\frac{3}{2}}x^3 - 3\Phi_{1-\gamma}nx^4]/n^{\frac{3}{2}} \approx g(x),$$

则 $g(x)$ 为 x 的一元四次多项式, 从而 L_r 的一个很好的近似为

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) F\left[\frac{\sqrt{(s^2/n)}g(x) + \bar{X} - \sigma}{\beta}\right] dx.$$

例 以同一实测数据, 结构应力的 $\alpha_1 = 3.29894836, \beta_1 = 0.77449603$, 结构强度的 iid 样

本统计特征为 $n=5, \bar{X}=9.5, S_x=2.73829874$, 模拟成正态-极值 I 型模型. 取置信水平 $1-\gamma=0.95$, 算得 p_r 的 MVUE 为 0.9853540, p_r 的 MLE 为 0.974653843. 此时 $\Phi_{0.75}=-1.64, \varphi(x)=\frac{1}{\sqrt{2\pi}}\exp(-\frac{x^2}{2}), F(x)=\exp\{-\exp(-x)\}, g(x)$ 为一元四次多项式, 系数均已知, 计算积分

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) F\left[\frac{\sqrt{(s^2/n)g(x)} + \bar{X} - \sigma}{\beta}\right] dx$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} \exp\left\{-\frac{x^2}{2} - \exp\left(-\frac{\sqrt{(s^2/n)g(x)} + \bar{X} - \sigma}{\beta}\right)\right\} dx,$$

按照一般的计算积分 $\int_a^b G(x)dx$ 的程序, 由于积分 $\int_{-\infty}^{+\infty} \exp\left\{-\frac{x^2}{2} - \exp\left(-\frac{\sqrt{(s^2/n)g(x)} + \bar{X} - \sigma}{\beta}\right)\right\} dx$ 收敛, 采用 Simpson 方法计算的 $L_p \approx 0.924$, 可见置信下限与 MVUE 和 MLE 比起来结果令人满意.

同理, 计算正态-正态模式可靠度置信下限 L_p 可用 $\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) \Phi\left(\frac{\sqrt{(s^2/n)g(x)} + \bar{X} - \sigma}{\beta}\right) dx$ 近似得到.

参 考 文 献

- [1] Mariz, H. F. and Waller, R. A., *Bayesian Reliability Analysis*, John Wiley sons, New York, (1982), 223-224.
- [2] 方开泰、许建伦, 统计分布, 科学出版社, (1987), 206-207.

Bayesian Method on Structural Reliability of Normal-Extreme Model I

Cheng Xiyu

(Department of Management Information Science)

Abstract In strength-stress model, let strength be observed to normal distribution and let stress be observed to extreme I model distribution, where stress is known and strength unknown. By applying Bayesian method, the fiducial lower limit of structural reliability p_r and the fiducial lower limit of normal-normal extreme model reliability are obtained with respect to the information-free a priori distribution of strength parameter. The calculation of example is given finally.

Key words strength-stress model, information-free a priori distribution, structural reliability