

# 分布参数 $u$ 、 $\sigma$ 的矩法 估计量的改进\*

张新育

(郑州工学院数力系)

**摘 要:** 本文改进了分布参数的矩法估计量  $\hat{u}$ 、 $\hat{\sigma}^2$ 。证明了新的估计量  $\hat{u}_{pq}$ 、 $\hat{\sigma}_{pq}^2$  的强相合性和其它大样本性质, 并给出了他们在异常值检测方面的应用。

**关键词:** 矩法估计量, 强相合性, 异常值检测

在处理细尾极值分布样本的异常值问题时, 首先会遇到异常值给分布的参数估计带来不良影响, 以至使异常值的剔除出现遮蔽现象[4]。在利用剩余样本点构造统计量进行推断时, 又遇到了确定统计量分布的难题。本文改进了  $u$ 、 $\sigma^2$  的矩法估计量并使其强相合性条件有一定的减弱, 这一估计量在细尾极值分布样本的异常值处理中 useful。另外新估计量保留了原矩法估计量的渐近分布 (若存在的话), 并给出了正态总体下的具体结果, 这一性质在大样本统计推断中 useful。

## 1 改进的分布参数 $u$ 、 $\sigma$ 矩法估计量

### 1.1 分布参数矩法估计量的改进

分布函数  $F$  具有性质:  $F(X) = G(\frac{X-u}{\sigma})$ , 其中标准分布函数  $G$  与  $u$ 、 $\sigma$  无关, 是已知确定的,  $u$ 、 $\sigma$  是  $F(X)$  的参数,  $\sigma > 0$ , 其典型例子是正态分布  $N(u, \sigma^2)$ 。我们先给出  $u$ 、 $\sigma^2$  的矩法估计量。

定理 1: 设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  iid  $\sim F(X) = G(\frac{X-u}{\sigma})$ ,  $E_G X$ ,  $E_G X^2$  存在, 则  $u$ 、 $\sigma^2$  的矩法估计量分别为:  $\hat{u} = \bar{X} - u_1 \hat{\sigma}$ ,  $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n\sigma_1^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ ,  $\hat{\sigma} = \sqrt{\hat{\sigma}^2}$ , 其中  $u_1 = E_G X_1$ ,  $\sigma_1^2 = D_G X_1$ 。

推论 1: 当  $E_G X$ ,  $E_G X^2$  存在时,  $\hat{u}$ 、 $\hat{\sigma}^2$  是  $u$ 、 $\sigma^2$  的强相合估计量。(由强大数定律得

---

\* 收稿日期: 1989.09.04

到)。

推论 2: 当  $u_1 = E_G X = 0$ ,  $\sigma_1^2 = D_G X = 1$  时,  $\hat{u} = \bar{X}$ ,  $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ 。

下面将顺序统计量  $X_{(1)}, X_{(2)}, \dots, X_{(n)}$  中两端部分剔除, 用剩余值构造两个新的估计量。

定义: 设  $X_1, X_2, \dots, X_n \text{ iid} \sim F(X) = G(\frac{X-u}{\sigma})$ ,  $X_{(1)} < X_{(2)} < \dots < X_{(n)}$  为其顺序统计量, 对  $0 < p < q < 1$ ,  $u_{1pq} = \int_{G_p}^{G_q} x dG(X)$ ,  $u_{2pq} = \int_{G_p}^{G_q} x^2 dG(X)$ 。存在, 其中  $G_p, G_q$  是  $G$  的下侧分位点, 则  $u, \sigma^2$  的新的估计量为:

$$\hat{u}_{pq} = \frac{1}{q-p} \cdot \frac{1}{n} \sum_{i=[np]+1}^{[nq]} X_{(i)} - \frac{u_{1pq}}{q-p} \hat{\sigma}_{pq}$$

$$\hat{\sigma}_{pq}^2 = \frac{(q-p)^2}{(q-p)u_{2pq} - u_{1pq}^2} \left[ \frac{1}{q-p} \cdot \frac{1}{n} \sum_{i=[np]+1}^{[nq]} X_{(i)}^2 - \left( \frac{1}{q-p} \cdot \frac{1}{n} \sum_{i=[np]+1}^{[nq]} X_{(i)} \right)^2 \right]$$

### 1.2 $u_{pq}, \hat{\sigma}_{pq}^2$ 的强相合性

引理 1: 设  $X \sim F(X) = G(\frac{X-u}{\sigma})$ ,  $u_{1pq}, u_{2pq}$  存在, 则:

$$\int_{F_p}^{F_q} X dF(X) = u_{1pq} \sigma + (q-p)u$$

$$\int_{F_p}^{F_q} X^2 dF(X) = u_{2pq} \sigma^2 + 2u\sigma u_{1pq} + u^2(q-p)$$

其中:  $F_p = \sigma G_p + u$ ,  $F_q = \sigma G_q + u$ 。

证明: 由  $X \sim F(X) = G(\frac{X-u}{\sigma})$ ,  $Y = \frac{X-u}{\sigma} \sim G(y)$ ,  $u_{1pq}, u_{2pq}$  存在, 则:

$$\int_{F_p}^{F_q} X dF(X) = \int_{F_p}^{F_q} X dG(\frac{X-u}{\sigma}) = \int_{G_p}^{G_q} (\sigma y + u) dG(y) = u_{1pq} \sigma + (q-p)u$$

同理:  $\int_{F_p}^{F_q} X^2 dF(X) = u_{2pq} \sigma^2 + 2u\sigma u_{1pq} + (q-p)u^2$

引理 2: 设  $X_n \sim F_n(X)$ ,  $X \sim F(X)$ ,  $h(x)$  连续,  $\int |h(x)| dF_n(x)$  一致可积,  $F_n \rightarrow F$ , 则  $\int h(x) dF_n(x) \rightarrow \int h(x) dF(x)$ 。(见[1], P137(Vil)(d))。

引理 3:  $X_1, X_2, \dots, X_n \text{ iid} \sim F(X) = G(\frac{X-u}{\sigma})$ ,  $X_{(1)} < X_{(2)} < \dots < X_{(n)}$  为其顺序统计量,  $G$  为严格上升、连续,  $h$  连续, 则:

$$\frac{1}{n} \sum_{i=[np]+1}^{[nq]} h(X_{(i)}) \rightarrow \int_{F_p}^{F_q} h(x) dF(x) \quad \text{a.s. } 0 < p < q < 1$$

证明:

$$\frac{1}{n} \sum_{i=[np]+1}^{[nq]} h(X_{(i)}) = \sum_{\substack{i=[np]+1, \dots, [nq] \\ F_p < X_{(i)} < F_q}} h(X_{(i)}) \frac{1}{n} + \sum_{\substack{i=[np]+1, \dots, [nq] \\ X_{(i)} < F_p}} h(X_{(i)}) \frac{1}{n} + \sum_{\substack{i=[np]+1, \dots, [nq] \\ X_{(i)} > F_q}} h(X_{(i)}) \frac{1}{n}$$

① 由格列没科定理:

$$|F_n(X_{([np]+1)}) - F(X_{([np]+1)})| \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0, \text{ a.s.}$$

$$\text{又: } F_n(X_{([np]+1)}) = \frac{[np]+1}{n} \rightarrow P, \text{ a.s.}$$

$$\text{即: } |F_n(X_{([np]+1)}) - P| \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0, \text{ a.s.}$$

$$\text{所以: } |F(X_{([np]+1)}) - P| \rightarrow 0, \text{ a.s.}$$

又F严格上升、连续, 故 $F^{-1}$ 存在且连续, 故:

$$|F^{-1}[F(X_{([np]+1)})] - F^{-1}(P)| \rightarrow 0$$

$$\text{即: } (X_{([np]+1)}) \rightarrow F^{-1}(P) = F_p, \text{ a.s.}$$

$$\text{故: } \sum_{\substack{i=[np]+1, \dots, [nq] \\ X_{(i)} < F_p}} h(X_{(i)}) \frac{1}{n} \rightarrow 0, \text{ a.s.}$$

$$\text{同理: } \sum_{\substack{i=[np]+1, \dots, [nq] \\ X_{(i)} > F_q}} h(X_{(i)}) \frac{1}{n} \rightarrow 0, \text{ a.s.}$$

$$\textcircled{2} \sum_{\substack{i=[np]+1, \dots, [nq] \\ F_p < X_{(i)} < F_q}} h(X_{(i)}) \frac{1}{n} = \int_{F_p}^{F_q} h(x) dF_n(x), \quad F_n(x) \text{ 是 } X_1, X_2, \dots, X_n \text{ 的经验分布函}$$

数,  $F_n \xrightarrow{\text{a.s.}} F \quad (n \rightarrow \infty)$ .

$h(x)$ 连续,  $|h(x)|$ 在 $[F_p, F_q]$ 上一致连续, 必有界.

$$\text{设: } |h(x)| \leq M, \quad x \in [F_p, F_q],$$

$$\text{则: } 0 \leq \int_{F_p}^{F_q} |h(x)| dF_n(x) \leq \frac{[nq] - [np]}{n} M < M,$$

$$\text{故} \int_{F_p}^{F_q} |h(x)| dF_n(x) \text{ 一致可积.}$$

$$\text{由引理2知: } \int_{F_p}^{F_q} h(x) dF_n(x) \rightarrow \int_{F_p}^{F_q} h(x) dF(x).$$

$$\text{综合(1)和(2)知: } \frac{1}{n} \sum_{i=[np]+1}^{[nq]} h(X_{(i)}) \rightarrow \int_{F_p}^{F_q} h(x) dF(x), \quad \text{a.s.}$$

$$\text{定理2: } \hat{u}_{pq} \xrightarrow{\text{a.s.}} u, \quad \hat{\sigma}_{pq}^2 \xrightarrow{\text{a.s.}} \sigma^2, \quad (n \rightarrow \infty) G \text{ 连续, 严格上升.}$$

证明: 由引理1和引理3, 分别取 $h(x) = x$ ,  $h(x) = x^2$ ,

$$\text{得: } \frac{1}{n} \sum_{i=[np]+1}^{[nq]} h(X_{(i)}) \xrightarrow{\text{a.s.}} \int_{F_p}^{F_q} X dF(X) = \sigma u_{1pq} + u^2(q-p) \quad (1)$$

$$\frac{1}{n} \sum_{i=[np]+1}^{[nq]} (X_{(i)}^2) \xrightarrow{\text{a.s.}} \int_{F_p}^{F_q} X^2 dF(X) = \sigma^2 u_{2pq} + 2u\sigma u_{1pq} + u^2(q-p) \quad (2)$$

$$\text{由: } \frac{(2)}{q-p} - \left(\frac{(1)}{q-p}\right)^2$$

$$\text{得: } \sigma^2 = \frac{(q-p)^2}{(q-p)u_{2pq} - u_{1pq}^2} \left\{ \frac{\int_{F_p}^{F_q} X^2 dF(x)}{q-p} - \left[ \frac{\int_{F_p}^{F_q} X dF(x)}{q-p} \right]^2 \right\} \quad (3)$$

由(1)和(3)得:

$$u = \frac{\int_{F_p}^{F_q} X dF(x)}{q-p} - \frac{u_{1pq}}{q-p} \sigma$$

$$\text{故: } \hat{u}_{pq} = \frac{1}{q-p} \frac{1}{n} \sum_{i=[np]+1}^{[nq]} X_{(i)} - \frac{u_{1pq}}{q-p} \hat{\sigma}_{pq} \rightarrow u, \text{ a.s.}$$

$$\sigma_{pq}^2 = \frac{(q-p)^2}{(q-p)u_{2pq} - u_{1pq}^2} \left\{ \frac{1}{q-p} \frac{1}{n} \sum_{i=[np]+1}^{[nq]} X_{(i)} - \left( \frac{1}{q-p} \frac{1}{n} \sum_{i=[np]+1}^{[nq]} X_{(i)} \right) \right\} \rightarrow \sigma^2, \text{ a.s.}$$

对比定理 1 的推论和定理 2 知  $\hat{u}_{pq}$ ,  $\hat{\sigma}_{pq}^2$  的强相合性条件比  $\hat{u}$ ,  $\hat{\sigma}^2$  有些地方得到了减弱, 如  $G$  为哥西分布时, 矩法估计量不存在更不具备相合性, 而  $\hat{u}_{pq}$ ,  $\hat{\sigma}_{pq}^2$  分别是  $u$ ,  $\sigma^2$  的强相合估计.  $0 < p < q < 1$ .

### 1.3 估计量 $\hat{u}_{pq}$ , $\hat{\sigma}_{pq}^2$ 的渐近分布

引理 4:  $\{X_n, Y_n\}$ ,  $n=1, 2, \dots$ , 是一列 R.V 变量偶, 且:

$$|X_n - Y_n| \xrightarrow{P} 0, \quad Y_n \xrightarrow{L} Y,$$

则:  $X_n \xrightarrow{L} Y$  (见[1], P319(ix)).

定理 5: 当  $E_G X$ ,  $E_G X^2$  存在时,

$$\text{若: } L(\hat{u}) \rightarrow F_u, \quad L(\hat{\sigma}^2) \rightarrow F_{\sigma^2}$$

$$\text{则: } L(\hat{u}_{pq}) \rightarrow F_u, \quad L(\hat{\sigma}_{pq}^2) \rightarrow F_{\sigma^2}$$

引理 5: 在正态总体下  $\hat{u}$ ,  $\hat{\sigma}^2$  是  $u$ ,  $\sigma^2$  的极大似然估计,

$$\sigma^2 \text{ 已知时, } L\left(\sqrt{n} \frac{\hat{u} - u}{\sigma}\right) \rightarrow N(0, 1);$$

$$u \text{ 已知时, } L\left(\sqrt{n} \frac{\hat{\sigma}^2 - \sigma^2}{\sigma^2}\right) \rightarrow N(0, 1), \text{ (见[2], P2-20, 例 2.3.6)}$$

定理 4: 在正态总体下,

$$\sigma^2 \text{ 已知时: } L\left(\sqrt{n} \frac{\hat{u}_{pq} - u}{\sigma}\right) \rightarrow N(0, 1);$$

$$u \text{ 已知时, } L\left(\sqrt{n} \frac{\hat{\sigma}_{pq}^2 - \sigma^2}{\sigma^2}\right) \rightarrow N(0, 1) \quad (0 < p < q < 1).$$

在大样本推断中定理 3、定理 4 很有用, 因为可以用剔除了异常值的统计量  $\hat{u}_{pq}$ ,  $\hat{\sigma}_{pq}^2$  直接推断, 使推断更精确。在构造新的估计量时可以根据需要截取多段顺序统计量, 从而得到更一般的结论, 限于篇幅不再给出。

#### 1.4 若干常用系数

对  $0 < p < q < 1$ , 估计量  $\hat{u}_{pq} = W_{pq} - u_{1pq} \hat{\sigma}_{pq}^2$ ,  $\hat{\sigma}_{pq}^2 = C_{pq} (M_{pq} - W_{pq}^2)$ 。

其中:

$$W_{pq} = \frac{1}{q-p} \frac{1}{n} \sum_{i=[np]+1}^{[nq]} X_{(i)}, \quad M_{pq} = \frac{1}{q-p} \frac{1}{n} \sum_{i=[np]+1}^{[nq]} X_{(i)}^2, \quad C_{pq} = \frac{(q-p)^2}{(q-p)u_{2pq} - u_{1pq}^2}$$

当  $G$  为  $N(0, 1)$ , 指数分布  $P(1)$  及哥西分布时有如下系数表:

	N (0, 1)		P(1)		哥西分布	
p	1/4	1/8	0	0	1/4	1/8
q	3/4	7/8	3/4	7/8	3/4	7/8
$u_{1pq}$	0	0	0.4034	0.6151	0	0
$u_{2pq}$	0.07147	0.2762	0.3264	0.6896	0.1366	0.6619
$C_{pq}$	6.9959	2.7154	6.8540	3.4020	3.6603	1.1331

## 2 $\hat{u}_{pq}$ , $\hat{\sigma}_{pq}^2$ 在细尾分布异常值检测中的应用

定理 4:  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是来自  $F(x)$  的样本,  $F(X) = G(\frac{X-u}{\sigma})$ ,  $X_{(1)} < X_{(2)} < \dots < X_{(n)}$

为其顺序统计量,  $G$  细尾严格上升, 且有密度函数  $g(x)$ ,  $\exists \delta_1 < \delta_2$ , 使  $\int_{\delta_2}^{\delta_1} x dG(X)$ ,

$\int_{\delta_2}^{\delta_1} x^2 dG(X)$  存在, 则当  $n$  较大时有:

$$\textcircled{1} P\left\{\frac{X_{(n)} - \hat{u}_{pq}}{\hat{\sigma}_{pq}} < l_\alpha\right\} = 1 - \alpha;$$

$$\textcircled{2} P\left\{\frac{\hat{u}_{pq} - X_{(1)}}{\hat{\sigma}_{pq}} < k_\alpha\right\} = 1 - \alpha.$$

其中:  $l_\alpha \approx k_\alpha \approx G^{-1}(\sqrt{1-\alpha})$ ,  $G(\delta_1) \leq p < q \leq G(\delta_2)$ 。

证明: 设  $Y_1, Y_2, \dots, Y_n \text{ i.i.d.} \sim R(0, 1)$ ,  $Y_{(1)} < Y_{(2)} < \dots < Y_{(n)}$  为其顺序统计量, 则

$G(\frac{X_{(n)} - \hat{u}_{pq}}{\hat{\sigma}_{pq}})$ ,  $G(\frac{\hat{u}_{pq} - X_{(1)}}{\hat{\sigma}_{pq}})$  分别近似与  $Y_{(n)}$ ,  $1 - Y_{(n)}$  同分布, 又  $1 - Y_{(n)}$  与  $Y_{(n)}$  同分布,

故有:  $G(\frac{\hat{u}_{pq} - X_{(1)}}{\hat{\sigma}_{pq}})$ ,  $G(\frac{X_{(n)} - \hat{u}_{pq}}{\hat{\sigma}_{pq}})$  与  $Y_{(n)}$  近似同分布。其中  $X_{(1)}$ ,  $X_{(n)}$  看作 R.V. 又  $Y_{(n)}$

$\sim P(x) = nX^{n-1} (0 < X < 1)$ , 故  $l_\alpha \approx k_\alpha \approx G^{-1}(\sqrt{1-\alpha})$ 。

注 1: 一般有  $\int_{\delta_1}^{\delta_2} dG(x) \approx 1$ .

注 2: 适当选择  $p$ 、 $q$  可以使检测减弱遮蔽现象.

注 3: 当  $u$ 、 $\sigma^2$  出现已知时, 以真值代替估计量.

注 4: 定理 4 是常见方法的改进, 在常见方法中也可直接使用  $\hat{u}_{pq}$ ,  $\hat{\sigma}_{pq}^2$  得出新结果

[4].

致谢: 本文作者感谢韩芝隆、刘江国两位老师的帮助.

### 参 考 文 献

- (1) C.R. 劳著. 线性统计推断及其应用. 科学出版社
- (2) 成平, 陈希儒著. 参数估计. 上海科技出版社, 1985
- (3) 茆诗松, 王静龙编. 数理统计教程. 华东师大出版社
- (4) 《异常值处理》. 华东师大数理统计系研究生讲义, 1989
- (5) 朱宏. 用样本分位数方法同时检测正态样本多个异常值. 数理统计与应用概率. Vol.4, No.1, 1989
- (6) 中国科学院数学所概率统计室编. 常用数理统计表. 科学出版社, 1974

## An Improvement of the Moment Method Estimation for the Parameters $u$ and $\sigma$ of the Distribution

Zhang Xinyu

(ZhengZhou Institute of Technology)

**Abstract:** This paper improves the moment method estimation  $\hat{u}$  and  $\hat{\sigma}^2$  for the parameters of the extremal distribution. It prove that the new estimation  $\hat{u}_{pq}$  and  $\hat{\sigma}_{pq}^2$  have strongly consistency and other great sampling preperitirs. It give the application of them in rejecting outliers.

**Keywords:** moment method estimation, strongly consistency, rejecting outliers