

文章编号: 1007- 2985(2009) 03- 0017- 02

自适应变系数 EV 模型系数函数中的估计*

周 丽¹, 张智顺², 许 健³, 刘万荣³

(1. 湖南农业大学理学院, 湖南 长沙 410128; 2. 贵州大学计算机学院, 贵州 贵阳 550025;

3. 湖南师范大学数计院, 湖南 长沙 410081)

摘 要: 从一般情况下的自适应变系数 EV 模型入手, 来讨论一种特殊形式的自适应变系数 EV 模型, 然后利用 MATLAB 将一步迭代估计出来的结果进行了检验.

关键词: 变系数 EV 模型; 参数估计; 一步迭代估计

中图分类号: O212.7

文献标识码: A

主要讨论了一类自适应变系数 EV 模型:

$$\begin{cases} Y_i = \mathbf{x}_i^T \mathbf{g}(\mathbf{T} \mathbf{x}_i) + e_i, \\ \mathbf{X}_i = \mathbf{x}_i + \mathbf{u}_i. \end{cases} \quad (1)$$

其中: $\mathbf{x}_i = (x_{i0}, x_{i1}, \dots, x_{ip})^T$; $\mathbf{g}(\mathbf{T} \mathbf{x}_i) = (g_0(\mathbf{T} \mathbf{x}_i), g_1(\mathbf{T} \mathbf{x}_i), \dots, g_p(\mathbf{T} \mathbf{x}_i))^T$; $\mathbf{u}_i = (u_{i0}, u_{i1}, \dots, u_{ip})^T$; $\mathbf{X}_i = (X_{i0}, X_{i1}, \dots, X_{ip})^T$; $i = 1, \dots, n$. (\mathbf{x}_i, y_i) 是 $\mathbf{R}^{p+1} \times \mathbf{R}^1$ 上的随机变量, (\mathbf{x}_i, y_i) 的值不能精确观测, 其观测值相应为 (X_i, Y_i) . 设 $g_j(\cdot)$ ($j = 0, 1, \dots, p$) 是有界连续函数, 且 $g_j(\cdot) \geq 0$ ($j = 0, 1, \dots, p$). $(e_i, \mathbf{u}_i^T)^T$ 为 $p+2$ 维独立同分布的随机误差向量, 满足

$$E(e_i, \mathbf{u}_i^T)^T = \mathbf{0}, \text{Cov}(e_i, \mathbf{u}_i^T)^T = {}^2 \mathbf{I}_{p+2} \quad {}^2 > 0 \text{ 未知.}$$

\mathbf{x}_i 与 \mathbf{u}_i , y_i 与 e_i , \mathbf{x}_i 与 e_i 都不相关, 每次观测之间相互独立.^[1]

1 系数函数 $g_j(\mathbf{T} \mathbf{x})$ 中参数 的估计

考虑模型

$$\begin{cases} \mathbf{Y} = \sum_{j=0}^p g_j(\mathbf{T} \mathbf{x}) \mathbf{x}_j + \mathbf{e} \\ \mathbf{X} = \mathbf{x} + \mathbf{u} \end{cases} \quad (2)$$

其中: $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_p)^T$; $\mathbf{T} = (t_1, t_2, \dots, t_p)^T$; $\mathbf{x}_i = (x_{i1}, \dots, x_{ip})^T$; $i = 1, 2, \dots, n$.

根据文献[2] 中定理 1 的第二部分, 若 $t_p \neq 0$, 则模型(2) 可化成:

$$\begin{cases} \mathbf{Y} = \sum_{j=0}^{p-1} g_j(\mathbf{T} \mathbf{x}) \mathbf{x}_j + \mathbf{e} \\ \mathbf{X} = \mathbf{x} + \mathbf{u} \end{cases} \quad (3)$$

假设 (X, Y) 的分布函数连续, 且 $E\{Y^2 + \sum_{j=0}^{p-1} X_j^2\} < \infty$, 要使 $E\{Y - \sum_{j=0}^{p-1} g_j(\mathbf{T} \mathbf{x}_j) x_j\}^2$ 最小, 等价于是寻找 $\hat{\mathbf{x}}$, 使

$$R(\hat{\mathbf{x}}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \{Y_i - \sum_{j=0}^{p-1} g_j(\mathbf{T} \mathbf{x}_i) x_{ij}\}^2 w(\mathbf{T} \mathbf{x}_i) \quad (3)$$

达到最小.

假设 $\hat{\mathbf{x}}$ 使方程(3) 达到最小值, 则 $R'(\hat{\mathbf{x}}) = \mathbf{0}$, $R'(\cdot)$ 是 $R(\cdot)$ 的导数, 任意给定 $\hat{\mathbf{x}}$ 附近的点 $\mathbf{x}^{(0)}$, 由 Taylor 展开有

$$\mathbf{0} = R'(\hat{\mathbf{x}}) = R'(\mathbf{x}^{(0)}) + \mathbf{R}(\mathbf{x}^{(0)}) (\hat{\mathbf{x}} - \mathbf{x}^{(0)}), \quad (4)$$

其中 $\mathbf{R}(\cdot)$ 是 $R(\cdot)$ 的 Hessian 矩阵.

由(4) 式得到 $\hat{\mathbf{x}}$ 的一步迭代估计结果为

* 收稿日期: 2009- 02- 13

基金项目: 湖南农业大学人才引进基金(06YJ01)

作者简介: 周 丽(1980-), 女, 湖南郴州人, 湖南农业大学理学院讲师, 湖南师范大学数计学院硕士研究生, 主要从事数理统计研究.

$${}^{(1)} = {}^{(0)} - \mathbf{R}({}^{(0)})^{-1} \mathbf{R}({}^{(0)}).$$

其中: ${}^{(0)}$ 为前面选定的初始值;

$$\mathbf{R}({}^{(0)}) = - \frac{2}{n} \sum_{i=1}^n \left\{ Y_i - \sum_{j=0}^{p-1} g_j({}^T \mathbf{x}) x_{ij} \right\} \left\{ \sum_{j=0}^{p-1} g_j({}^T \mathbf{x}_i) x_{ij} \right\} \mathbf{x}_i w({}^T \mathbf{x}_i);$$

$$\mathbf{R}({}^{(0)}) = \frac{2}{n} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^{p-1} g_j({}^T \mathbf{x}_i) x_{ij} j^2 \mathbf{x}_i \mathbf{x}_i^T w({}^T \mathbf{x}_i) - \frac{2}{n} \sum_{i=1}^n \left\{ Y_i - \sum_{j=0}^{p-1} g_j({}^T \mathbf{x}_i) \right\} \left\{ \sum_{j=0}^{p-1} g_j({}^T \mathbf{x}_i) x_{ij} \right\} \mathbf{x}_i \mathbf{x}_i^T w({}^T \mathbf{x}_i).$$

这里假定权函数 $w(\cdot)$ 的导数是 0, 而在实际应用中常认为 $w(\cdot)$ 是示性函数, 进一步地说, $w({}^T \mathbf{x}_i)$ 是前 1 次迭代的值, 是个常数.

2 用特殊模型对 β 的估计进行检验

考虑自适应变系数 EV 模型:

$$\begin{cases} \mathbf{Y} = \sin({}^T \mathbf{x}) * \mathbf{x} + \mathbf{e}, \\ \mathbf{X} = \mathbf{x} + \mathbf{u}. \end{cases}$$

在 MATLAB 中的程序如下^[3-4]:

```
n= 3;                                cos(v0 * X) * X(i) * X;
v0= [ 1, 2, 3] ;                      end;
x= normrnd( 1, 1, n, 1) ;              Rv1
u= normrnd( 0, 1, n, 1) ;              for i= 1: n;
e= normrnd(0, 0. 1, n, 1) ;            Rv2= Rv2+ 2/n* (cos(v0 * X) * X(i))^2* X* X + 2/n*
X= x + u;                               (Y(i) - sin(v0 * X)) * cos(v0 * X) * X(i) * X * X ;
Y= sin(v0 * X) * X + e;                 end;
Rv1= 0;                                  Rv2
Rv2= 0;
for i= 1: n;                             v1= v0- inv(Rv2)* Rv1;
Rv1= Rv1 - 2/n* (Y(i) - sin(v0 * X) * X(i)) * v1
```

在程序中 n 可以随意改变, v_0 就是文中的 β , v_0 也可以随意改变, 只要是一个已知的向量即可. 当 $n = 3, v_0 = (1, 2, 3)^T$ 时, 程序运行出来的结果是 $v_1 = (0.9688, 2, 3.0029)^T$; 当 $n = 5, v_0 = (2, 2, 2, 2, 2)^T$ 时, 程序运行出来的结果是 $v_1 = (2.0117, 2.1406, 1.7500, 1.8125, 1.9375)^T$; 当 $n = 10, v_0 = (1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10)^T$ 时, 程序运行出来的结果是 $v_1 = (1.0049, 1.9624, 2.9873, 3.9836, 5.0313, 6.0469, 6.9990, 8.0469, 8.9922, 10)^T$; v_1 是 v_0 的估计结果. 由此可知, 用一步迭代估计的方法去估计系数函数中参数 β 是可行的, 且效果比较好.

参考文献:

- [1] FAN Jian-qian, ZHANG Wen-yang. Statistical Estimation in Varying Coefficient Models [J]. Annals of Statistics, 1999, 27: 1491- 1518.
- [2] FAN Jian-qing, YAO Qi-wei, CAI Zong-wu. Adaptive Varying-Coefficient Linear Models [J]. Journal of Royal Statistical Society B, 2003, 65: 57- 80.
- [3] 李泽华, 刘万荣, 肖正阳. 变系数 EV 模型系数参数的一步估计 [J]. 湖南师范大学学报: 自然科学版, 2006, 29(1): 14- 17.
- [4] 王沫然. MATLAB 与科学计算 [M]. 北京: 电子工业出版社, 2006.

Estimate in Coefficient Function of Adaptive Variable Coefficients EV Model

ZHOU Li¹, ZHANG Zhishun², XU Jian³, LIU Wanrong³

(1. Science College, Hunan Agricultural University, Changsha 410128, China; 2. Computer Institute, Guizhou University, Guiyang 550025, China; 3. College of Mathematics and Computer Science, Hunan Normal University, Changsha 410081, China)

Abstract: Starting from the adaptive variable coefficients EV model in general case, the authors discuss a special form of adaptive variable coefficients EV model, and then use MATLAB to verify the estimated result of one-step iterative.

Key words: variable coefficients EV model; parameter estimate; one-step iterative estimate

(责任编辑 向阳洁)