

Ю.Б. Буркатовская, С.Э. Воробейчиков, Е.Е. Сергеева (Томск, ТПУ, ТГУ). **Гарантированное оценивание параметров порогового процесса с условной неоднородностью.**

Пороговые процессы широко используются в качестве моделей временных рядов, в которых параметры процесса зависят от знака предшествующего наблюдения. В частности, они применяются для описания волатильности, поскольку поведение цены акции существенно зависит от того, упала или выросла цена в последний день.

Рассматривается случайный процесс TGARCH (p, q) (x_k) следующего вида:

$$x_k = \sigma_k \varepsilon_k, \quad \sigma_k = a + \sum_{i=1}^p (\alpha_i^+ x_{k-i}^+ - \alpha_i^- x_{k-i}^-) + \sum_{i=1}^q \beta_i \sigma_{k-i},$$

где $\{\varepsilon_k\}$ $(k \geq 1)$ — последовательность независимых одинаково распределенных случайных величин с $M\varepsilon_k = 0$, $M|\varepsilon_k| = 1$, $x_{k-i}^+ = \max\{0, x_{k-i}\}$, $x_{k-i}^- = \min\{0, x_{k-i}\}$. Все параметры неотрицательны, параметры $\{\beta_i\}_{1 \leq i \leq q}$ предполагаются известными, причем $\sum_{i=1}^q \beta_i < 1$. Ставится задача по наблюдениям за процессом x_k оценить вектор неизвестных параметров $\Lambda = [a, \alpha_1^+, \alpha_1^-, \dots, \alpha_p^+, \alpha_p^-]$.

Аппроксимируем модель авторегрессионным процессом вида

$$y_k = \Lambda U_k + b_k \xi_k, \\ U_k = [F_0(k, \beta, x)/m_k, \dots, F_{2p}(k, \beta, x)/m_k], \quad m_k = \max\{F_0(k, \beta, x), \dots, F_{2p}(k, \beta, x)\}, \\ y_k = |x_k|/m_k, \quad b_k = B\Lambda U_k, \quad B^2 = M(|\varepsilon_k| - 1)^2, \quad \xi_k = (|\varepsilon_k| - 1)/B.$$

Функции $F_i(k, \beta, x)$ удовлетворяют рекуррентным соотношениям

$$F_0(k, \beta, x) = 1 + \sum_{i=1}^q \beta_i F_0(k-i, \beta, x), \\ F_{2j-1}(k, \beta, x) = x_{k-j}^+ + \sum_{i=1}^q \beta_i F_{2j-1}(k-i, \beta, x), \quad j = 1, 2, \dots, p, \\ F_{2j}(k, \beta, x) = -x_{k-j}^- - \sum_{i=1}^q \beta_i F_{2j}(k-i, \beta, x), \quad j = 1, 2, \dots, p, \\ F(n, \beta, x) = [1, x_{n-1}^+, -x_{n-1}^-, \dots, x_{n-p}^+, -x_{n-p}^-].$$

Дисперсия шума b_k^2 авторегрессионного процесса $\{y_k\}$ неизвестна, но ограничена сверху величиной $B^2(a + \sum_{i=1}^p (\alpha_i^+ + \alpha_i^-))^2$. Для ее оценки на интервале $[0, n]$ строится компенсирующий множитель Γ_n , зависящий от распределения помех.

Гарантированная последовательная оценка вектора неизвестных параметров строится согласно взвешенному методу наименьших квадратов и имеет вид

$$\tilde{\Lambda} = \left(\sum_{k=n+1}^{\tau} v_k y_k U_k^T \right) C^{-1}(\tau), \quad C(t) = \sum_{k=n+1}^t v_k U_k U_k^T, \quad \tau = \left\{ \min_{t > n+1} : \nu_{\min}(C(t)) \geq H \right\},$$

где $\nu_{\min}(C(t))$ — минимальное собственное значение матрицы $C(t)$, H — положительный параметр процедуры. Неотрицательные весовые функции v_k выбираются так, чтобы ограничить шумовую составляющую оценки параметров. Пока матрица $C(k)$ вырождена, $v_k = 1/\sqrt{\Gamma_n \|U_k\|^2}$. При $k > n + \sigma$, где $n + \sigma$ — первый момент, когда $\nu_{\min}(C(k)) > 0$, множители v_k находятся из условий $\nu_{\min}(C(t))/\Gamma_n = \sum_{k=n+\sigma}^t v_k^2 \|U_k\|^2$, $\nu_{\min}(C(\tau))/\Gamma_n \geq \sum_{k=n+\sigma}^{\tau} v_k^2 \|U_k\|^2$, $\nu_{\min}(C(\tau)) = H$.

Благодаря выбору момента остановки и весовых функций $\mathbf{M} \|\tilde{\Lambda} - \Lambda\|^2 \leq (H + 2p)/H^2$. Изучены асимптотические свойства оценки при больших значениях параметра H .