

混合分数 O-U 过程的最小范数估计

陆健华

(湖北经济学院统计学院, 湖北 武汉 430205)

摘要: 本文研究混合分数 O-U 过程的最小范数估计问题. 利用分数布朗运动驱动的随机微分方程偏差 inequality, 获得了混合分数 O-U 过程漂移参数的最小范数估计、相合性及渐近分布.

关键词: 最小范数估计; 混合分数 O-U 过程

MR(2010) 主题分类号: 60G15

中图分类号: O211.6

文献标识码: A

文章编号: 0255-7797(2014)03-0597-06

1 引言

设 $W^H = \{W_t^H, t \geq 0\}$ 是分数布朗运动有 Hurst 标量 H , 即: 它是一个连续 Gaussian 过程满足以下性质:

(I) $W_0^H = 0$, $\mathbb{P}$ -a.s.;

(II) $\mathbb{E}W_t^H = 0$, $\mathbb{E}W_t^H W_s^H = \frac{1}{2}(t^{2H} + s^{2H} - |s - t|^{2H})$ 对任意 $s, t \geq 0$;

(III) W^H 的增量是平稳的, H 阶自相似的, 且其轨道式几乎处处连续但不可微的.

标准布朗运动 W 是参数为 $H = \frac{1}{2}$ 的分数布朗运动. 设 a, b 是两个实常数使得 $(a, b) \neq (0, 0)$.

定义 1.1 参数为 a, b, H 的混合分数布朗运动 (MFBM) 是满足下面性质的过程. 对任意 $t \in \mathbb{R}_+$,

$$\forall Z_t^H = Z_t^H(a, b) = aW_t + bW_t^H, \quad (1.1)$$

这里 $(W_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ 是布朗运动, $(W_t^H)_{t \in \mathbb{R}_+}$ 是参数为 H 的分数布朗运动, 且 $(W_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ 和 $(W_t^H)_{t \in \mathbb{R}_+}$ 是独立的.

Cheridito^[1] 介绍了这个过程, 并且利用它研究下面的金融模型,

$$X_t^H(a, b) = X_0^H(a, b) \exp \left(\nu t + \sigma Z_t^H(a, b) \right), \quad (1.2)$$

这里 ν, σ 是常数, a 是任意正常数, $b = 1$, $Z^H(a, b)$ 是参数为 a, b, H 的 MFBM.

文献 [2] 研究了混合分数布朗运动的一些随机性质. 文献 [3] 一般化了 Zili 的工作, 研究了分数混合分数布朗运动的一些性质. 由布朗运动驱动的随机微分方程的统计推断得到了很多学者的研究 (参看文献 [4]). 对于分数布朗运动的统计估计问题最近得到了广泛关注. 文献 [5] 研究了由分数布朗运动驱动的线性模型的参数估计问题. 文献 [6] 证明了由分数布朗运动驱动的随机微分方程 MLE 和 Bayes 估计的大偏差 inequality. 文献 [7] 研究了分数 O-U 过程的参数估计问题. 这篇文章, 我们将研究分数 O-U 过程参数的最小范数估计的渐近性质.

*收稿日期: 2013-08-01

接收日期: 2013-12-20

作者简介: 陆健华 (1968-), 女, 湖北武汉, 副教授, 主要研究方向: 概率统计.

2 一些引理

从文献 [2], 我们知道 MFBM 是一个混合自相似过程:

$$\{Z_{ht}^H(a, b)\} =^d \{Z_t^H(ah^{1/2}, bh^H)\},$$

这里 $h > 0$ 是常数, $\{X_t\} =^d \{Y_t\}$ 表示 means $(X_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ 和 $(Y_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ 有相同分布. 对任意过程 X , X^* 表示上确界过程: $X_t^* = \sup_{s \leq t} |X_s|$. 因此由自相似性质 $Z_{ht}^{H*}(a, b) =^d Z_t^{H*}(ah^{1/2}, bh^H)$. 对任意 $p > 0$, 有

引理 2.1 设 $T > 0$ 是一个常数, Z 是参数为 a, b, H 的 MFBM. 则对任意 $p > 0$,

$$\mathbb{E}(Z_T^{H*}(a, b))^p = \mathbb{E}(Z_1^{H*}(aT^{1/2}, bT^H))^p = \mathbb{E}(\sup_{t \leq 1} |aT^{1/2}W_t + bT^H W_t^H|)^p. \quad (2.1)$$

B-D-G 不等式 (布朗运动情形) 设 W 为布朗运动, $p > 0$, 则对任意停时 τ 有

$$c(p)\mathbb{E}(\tau^{p/2}) \leq \mathbb{E}((W_\tau^*)^p) \leq C(p)\mathbb{E}(\tau^{p/2}), \quad (2.2)$$

这里常数 $c(p), C(p) > 0$ 依赖于 p .

定理 NV [8] 设 W^H 是分数布朗运动, τ 是停时, 则对任意 $p \geq 0, H \in (1/2, 1)$, 有

$$c(p, H)\mathbb{E}(\tau^{pH}) \leq \mathbb{E}((W_\tau^{H*})^p) \leq C(p, H)\mathbb{E}(\tau^{pH}), \quad (2.3)$$

且对任意 $p > 0, H \in (0, 1/2)$, 有

$$c(p, H)\mathbb{E}(\tau^{pH}) \leq \mathbb{E}((W_\tau^{H*})^p), \quad (2.4)$$

这里 $c(p, H), C(p, H) > 0$ 依赖于 p, H .

利用定理 NV 和 B-D-G 不等式, 可得 (2.1) 式的上界.

设 $\{X_t, t \geq 0\}$ 是下面随机微分方程的解

$$X_t = x_0 + \theta \int_0^t X_s ds + \varepsilon Z_t^H, \quad X_0 = x_0, \quad 0 \leq t \leq T, \quad (2.5)$$

这里 θ 是未知参数, Z_t^H 是 MFBM.

若 $s \in (0, t)$, 设 $K(t, s) := (c/C)s^{-r}(t-s)^{-r}$, 若 $s > t$, 设 $K(t, s) = 0$, 这里 $r = H - 1/2$,

$$C := \sqrt{\frac{H}{(H-1/2)B(H-1/2, 2-2H)}}$$

且

$$c := \frac{1}{B(H+1/2, 3/2-H)},$$

这里 $B(\mu, \nu)$ 被定义为

$$B(\mu, \nu) := \frac{\Gamma(\mu)\Gamma(\nu)}{\Gamma(\mu+\nu)}.$$

利用文献 [9] 的命题 2.1, 可得

命题 2.2 设 $H \in (0, 1)$, 定义 M 为

$$M_t = \int_0^t K(t, s) dW_s^H,$$

则 M 是一个 Gaussian 鞅且 $\langle M \rangle_t = (C^2/4H^2(2-2H))t^{2-2H}$.

有关分数布朗运动的进一步性质, 请参考文献 [9, 10].

3 主要结果

3.1 最小范数估计

设混合分数 O-U 过程 $X = \{X_t, 0 \leq t \leq T\}$ 满足以下方程

$$dX_t = \theta X_t dt + \varepsilon dZ_t^H, \quad X_0 = x_0, \quad 0 \leq t \leq T, \quad (3.1)$$

这里 $\theta \in \Theta \subset \mathbb{R}$.

设 $x_t(\theta)$ 是当 $\varepsilon = 0$ 时, 上面随机微分方程的解. 显然有

$$x_t(\theta) = x_0 e^{\theta t}, \quad 0 \leq t \leq T. \quad (3.2)$$

设

$$S_T(\theta) = \int_0^T |X_t - x_t(\theta)| dt. \quad (3.3)$$

最小范数估计 θ_ε^* 满足下面方程

$$S_T(\theta_\varepsilon^*) = \inf_{\theta \in \Theta} S_T(\theta). \quad (3.4)$$

有关最小范数存在性可参看文献 [11]. 因此, 我们假设存在 θ_ε^* 满足上面方程.

3.2 相合性

设 θ_0 为真值, 对任意 $\delta > 0$ 定义

$$g(\delta) = \inf_{|\theta - \theta_0| > \delta} \int_0^T |x_t(\theta) - x_t(\theta_0)| dt. \quad (3.5)$$

则对任意 $\delta > 0$, 有 $g(\delta) > 0$.

定理 3.1 对任意 $p > 0$, 存在常数 $C_1(p, H)$, $C_2(p) > 0$ 使得对任意 $\delta > 0$,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}_{\theta_0}^{(\varepsilon)}(|\theta_\varepsilon^* - \theta_0| > \delta) &\leq 2^p \varepsilon^p T^p (g(\delta))^{-p} e^{p|\theta_0 T|} (C_1(p, H) T^{Hp} + C_2(p) T^{p/2}) \\ &= O((g(\delta))^{-p} \varepsilon^p). \end{aligned} \quad (3.6)$$

证 显然有

$$\begin{aligned} \mathbb{P}_{\theta_0}^{(\varepsilon)}(|\theta_\varepsilon^* - \theta_0| > \delta) &= \mathbb{P}_{\theta_0}^{(\varepsilon)}\left(\inf_{|\theta - \theta_0| \leq \delta} \|X - x(\theta)\| > \inf_{|\theta - \theta_0| > \delta} \|X - x(\theta)\| > \delta\right) \\ &\leq \mathbb{P}_{\theta_0}^{(\varepsilon)}\left(\inf_{|\theta - \theta_0| \leq \delta} (\|X - x(\theta_0)\| + \|x(\theta_0) - x(\theta)\|) \right. \\ &\quad \left. > \inf_{|\theta - \theta_0| > \delta} (\|x(\theta_0) - x(\theta)\| - \|X - x(\theta_0)\|) > \delta\right) \\ &= \mathbb{P}_{\theta_0}^{(\varepsilon)}(\|X - x(\theta_0)\| > g(\delta)/2). \end{aligned} \quad (3.7)$$

由于 $x_t(\theta) = x_0 e^{\theta t}$, 则

$$\begin{aligned} X_t - x_t(\theta_0) &= x_0 + \theta_0 \int_0^t X_s ds + \varepsilon Z_t - x_t(\theta) \\ &= \theta_0 \int_0^t (X_s - x_s(\theta_0)) ds + \varepsilon Z_t. \end{aligned} \quad (3.8)$$

设 $V_t = |X_t - x_t(\theta_0)|$, 则有

$$V_t = |X_t - x_t(\theta_0)| \leq |\theta_0| \int_0^t V_s ds + \varepsilon |Z_t|.$$

由 Gronwall 不等式, 可得

$$\sup_{0 \leq t \leq T} |V_t| \leq \varepsilon e^{|\theta_0 T|} \sup_{0 \leq t \leq T} |Z_t|.$$

因此, 利用 (3.7) 式, 引理 2.1, B-D-G 不等式和定理 NV, 我们有

$$\begin{aligned} \mathbb{P}_{\theta_0}^{(\varepsilon)}(|\theta_\varepsilon^* - \theta_0| > \delta) &\leq \mathbb{P}_{\theta_0}^{(\varepsilon)}(\|X - x(\theta_0)\| > g(\delta)/2) \\ &\leq \mathbb{P}_{\theta_0}^{(\varepsilon)}(Z_T^* > \frac{e^{-|\theta_0 T|} g(\delta)}{2\varepsilon T}) \\ &\leq 2^p \varepsilon^p T^p (g(\delta))^{-p} e^{p|\theta_0 T|} (C_1(p, H) T^{Hp} + C_2(p) T^{p/2}) \\ &= O((g(\delta))^{-p} \varepsilon^p). \end{aligned}$$

3.3 渐近分布

显然, 有

$$X_t = e^{\theta_0 t} (x_0 + \int_0^t e^{-\theta_0 s} \varepsilon dZ_s), \quad (3.9)$$

这个等价于

$$X_t - x_t(\theta_0) = \varepsilon e^{\theta_0 T} \int_0^t e^{-\theta_0 s} \varepsilon dZ_s.$$

设

$$Y_t = e^{\theta_0 t} \int_0^t e^{-\theta_0 s} dZ_s = a e^{\theta_0 t} \int_0^t e^{-\theta_0 s} dW_s + b e^{\theta_0 t} \int_0^t e^{-\theta_0 s} dW_s^H =: a Y_t^1 + b Y_t^2,$$

则 Y 是一个 Gauss 过程. 参考文献 [12] (或者文献 [7, 10]), 可得对任意 $h \geq 0$,

$$\text{Cov}(Y_t^2, Y_{t+h}^2) = e^{2\theta_0 t + \theta_0 h} \gamma_H(t),$$

这里

$$\gamma_H(t) = H(2H-1) \int_0^t \int_0^t e^{-\theta_0(u+v)} |u-v|^{2H-2} du dv.$$

显然有

$$\text{Cov}(Y_t^1, Y_{t+h}^1) = e^{2\theta_0 t + \theta_0 h} \int_0^t e^{-2\theta_0 s} ds.$$

因此, Y 是一个 0 期望 Gauss 过程. 设

$$\xi = \arg \inf_{-\infty < u < \infty} \int_0^T |Y_t - utx_0 e^{\theta_0 t}| dt.$$

定理 3.2 随机变量 $u^* = \varepsilon^{-1}(\theta_\varepsilon^* - \theta_0)$ 以概率收敛于某随机变量, 其概率分布在 $\mathbb{P}_{\theta_0}$ 下与 ξ 相同.

证 设 $x'_t(\theta) = x_0 t e^{\theta t}$,

$$N_\varepsilon(u) = \|Y - \varepsilon^{-1}(x(\theta_0 + \varepsilon u) - x(\theta_0))\|$$

和

$$N_0(u) = \|Y - ux'(\theta_0)\|.$$

再假设

$$A_\varepsilon = \{\omega : |\theta_\varepsilon^* - \theta_0| < \delta_\varepsilon\}, \quad \delta_\varepsilon = \varepsilon^\tau, \quad \tau \in (1/2, 1) \quad L_\varepsilon = \varepsilon^{\tau-1}.$$

可以发现 u^* 满足方程

$$N_\varepsilon(u_\varepsilon^*) = \inf_{|u| < L_\varepsilon} Z_\varepsilon(u), \quad \omega \in A_\varepsilon.$$

定义

$$\xi_\varepsilon = \arg \inf_{|u| < L_\varepsilon} Z_0(u).$$

以概率 1, 有

$$\begin{aligned} \sup_{|u| < L_\varepsilon} \|N_\varepsilon(u) - N_0(u)\| &= \left\| \|Y - ux'(\theta_0) - \frac{1}{2}\varepsilon u^2 x''(\tilde{\theta})\| - \|Y - ux'(\theta_0)\| \right\| \\ &\leq \frac{\varepsilon}{2} L_\varepsilon^2 \sup_{|\theta - \theta_0| < \delta_\varepsilon} \int_0^T |x''(\theta)| dt \\ &\leq C \varepsilon^{2\tau-1}, \end{aligned}$$

这里 $\tilde{\theta} = \theta_0 + \alpha(\theta - \theta_0)$ 对某个 $\alpha \in (0, 1)$. 此外, 利用文献 [13] 中的定理 2 的讨论, $\{Z_0(u), -\infty < u < \infty\}$ 以概率 1 有唯一最小解 u^* . 现在, 选择区间 $[-L, L]$ 使得

$$\mathbb{P}_{\theta_0}^{(\varepsilon)}(u_\varepsilon^* \in (-L, L)) \geq 1 - \beta g(L)^{-p}$$

和

$$\mathbb{P}_{\theta_0}^{(\varepsilon)}(u^* \in (-L, L)) \geq 1 - \beta g(L)^{-p},$$

这里 $\beta > 0$. $g(L)$ 关于 L 递增. 过程 $Z_\varepsilon(u), u \in [-L, L]$ 和 $Z_0(u), u \in [-L, L]$ 满足 Lipschitz 条件, 且 $Z_\varepsilon(u)$ 在 $u \in [-L, L]$ 上, 一致收敛于 $Z_0(u)$. 因此, $Z_\varepsilon(\cdot)$ 的最小值收敛于 $Z_0(u)$ 的最小值. 定理证毕.

参 考 文 献

- [1] Cheridito P. Mixed fractional Brownian motion [J]. Bernoulli, 2001, 7(6): 913–934.
- [2] Zili M. On the mixed fractional Brownian motion [J]. J. Appl. Math. Stoch. Anal., 2006, Article ID 32435: 1–9.
- [3] Miao Y, Ren W Y, Ren Z X. On the fractional mixed fractional Brownian motion [J]. Appl. Math. Sci. (Ruse), 2008, 2(33-36): 1729–1738.
- [4] Prakasa Rao B L S. Statistical inference for diffusion type processes [M]. New York: Arnold, London and Oxford University Press, 1999.
- [5] Breton A Le. Filtering and parameter estimation in a simple linear model driven by a fractional Brownian motion [J]. Statist. Probab. Lett., 1998, 38: 263–274.
- [6] Miao Y, Wang J X. Large deviation inequalities for MLE and Bayes estimator in SDE with fractional Brownian motion [J]. J. Math., 2008, 28(4): 355–361.
- [7] Kleptsyna M L, Breton A Le, Roubaud M C. Parameter estimation and optimal filtering for fractional type stochastic systems [J]. Stat. Inference Stoch. Process., 2000, 3: 173–182.
- [8] Novikov A, Valkeila E. On some maximal inequalities for fractional Brownian motions [J]. Statist. Probab. Lett., 1999, 44(1): 47–54.
- [9] Norros I, Valkeila E, Virtamo J. An elementary approach to a Girsanov formula and other analytical results on fractional Brownian motions [J]. Bernoulli, 1999, 5(4): 571–587.
- [10] Gripenberg G, Norros I. On the prediction of fractional Brownian motion [J]. J. Appl. Probab, 1996, 33: 400–410.
- [11] Prakasa Rao B L S. Asymptotic theory of statistical inference [M]. New York: Wiley, 1987.
- [12] Prakasa Rao B L S. Minimum L_1 -norm estimation for fractional Ornstein-Uhlenbeck type process [J]. Theory Probab. Math. Statist., 2005, 71: 181–189.
- [13] Kutoyants Y, Pilibossian P. On minimum L_1 -norm estimate of the parameter of the Ornstein-Uhlenbeck process [J]. Statist. Probab. Lett., 1994, 20: 117–123.

MINIMUM NORM ESTIMATION FOR MIXED FRACTIONAL ORNSTEIN-UHLENBECK TYPE PROCESS

LU Jian-hua

(*School of Statistics, Hubei University of Economics, Wuhan 430205, China*)

Abstract: The minimum norm estimation for mixed fractional Ornstein-Uhlenbeck type process is studied. By using deviation inequalities of fractional Brownian motion, some asymptotic properties of the minimum norm estimator of the drift parameter for mixed fractional Ornstein-Uhlenbeck type process are obtained.

Keywords: minimum norm estimation; mixed fractional

2000 MR Subject Classification: 60G15