

Parameter Estimation for Fractional Ornstein-Uhlenbeck with Exponential Diffusion Term

Jianhui Zhu, Litan Yan

Department of Mathematics, Donghua University, Shanghai
Email: zjhandwyh@163.com, litan-yan@hotmail.com

Received: Nov. 14th, 2019; accepted: Nov. 27th, 2019; published: Dec. 4th, 2019

Abstract

In this paper, we consider a least square estimator $\hat{\theta}_T$ for the Ornstein-Uhlenbeck processes driven by fractional Brownian motion (fBm) with Hurst index $H \geq 1/2$ and exponential diffusion term. $dX_t = -\theta X_t dt + \sigma e^{ct} dB_t^H$, we prove the strong consistent of $\hat{\theta}_T$, and also obtain the asymptotic distribution of $\hat{\theta}_T - \theta$ when $1/2 \leq H \leq 5/8$, applying a central limit theorem for multiple Wiener integrals. This least square estimator can be used to study other estimators such as $\tilde{\theta}_T$ obtained by a function of $\int_0^T X_t^2 dt$.

Keywords

Parameter Estimation, Fractional Brownian Motion

带有指数量型扩散项Ornstein-Uhlenback过程的参数估计

朱建慧, 闫理坦

东华大学数学系, 上海
Email: zjhandwyh@163.com, litan-yan@hotmail.com

收稿日期: 2019年11月14日; 录用日期: 2019年11月27日; 发布日期: 2019年12月4日

文章引用: 朱建慧, 闫理坦. 带有指数量型扩散项 Ornstein-Uhlenback 过程的参数估计[J]. 统计学与应用, 2019, 8(6): 872-880. DOI: 10.12677/sa.2019.86098

摘要

在本文中, 我们研究带有指类型扩散项分数布朗运动驱动的Ornstein-Uhlenbeck过程的最小二乘估计 $\hat{\theta}_T$, 其中Hurst指数 $H \geq 1/2$ 。 $dX_t = -\theta X_t dt + \sigma e^{ct} dB_t^H$, 我们讨论 $\hat{\theta}_T$ 满足相合性以及当 $1/2 \leq H \leq 5/8$ 时应用多重维纳积分的中心极限定理得到 $\hat{\theta}_T - \theta$ 的渐进分布。这个最小二乘估计同时可以推导出其它类型的估计量, 例如 $\tilde{\theta}_T$ 可由函数 $\int_0^T X_t^2 dt$ 进行表示。

关键词

参数估计, 分数布朗运动

Copyright © 2019 by author(s) and Hans Publishers Inc.

This work is licensed under the Creative Commons Attribution International License (CC BY).

<http://creativecommons.org/licenses/by/4.0/>



Open Access

1. 引言

由某种噪声 Z_t (Levy 过程)驱动的 Ornstein-Uhlenbeck 过程可以看成郎之万微分方程的解

$$dX_t = -\theta X_t dt + \sigma dZ_t \quad (1)$$

如果该微分方程(1)由分数布朗运动驱动, 存在唯一解

$$X_t = X_0 + \sigma \int_0^t e^{-\theta(t-s)} dB_s^H \quad (2)$$

这里的随机积分是 Itô 型积分或者是轨道型 Riemann-Stieltjes 积分。一个重要的问题是在过程 $\{X_t, t \in [0, T]\}$ 被观测下, 对参数 θ 的估计一般会使用极大似然法或者是最小二乘法。在 2010 年, Yaozhong Hu 和 David Nualart [1]对于分数布朗运动在 $H \geq 1/2$ 时, 讨论了上述参数估计的问题。在 2019 年 Yaozhong Hu、David Nualart 和 Hongjuan Zhou [2]完成了在 Hurst 指数一般意义下各种情况的讨论。Kleptsyna 和 Le Breton [3]用极大似然法得到估计量。

本文用最小二乘法研究如下方程中 θ 的参数估计 $c \geq 0$

$$dX_t = -\theta X_t dt + \sigma e^{-ct} dZ_t \quad (3)$$

可以看出当 $c = 0$ 时, 方程(1)与方程(3)相同, 并且存在唯一解

$$X_t = X_0 + \sigma e^{-\theta t} \int_0^t e^{(\theta+c)s} dB_s^H \quad (4)$$

最小二乘估计的目的是使得目标函数到达最小, 受到下面二次函数的启发

$$\int_0^T |\dot{X}_t + \theta X_t|^2 dt = \int_0^T \dot{X}_t^2 dt + 2\theta \int_0^T X_t dX_t + \theta^2 \int_0^T X_t^2 dt$$

虽然公式 $\int_0^T \dot{X}_t^2 dt$ 不存在, 然而当 $\theta = -\frac{\int_0^T X_t dX_t}{\int_0^T X_t^2 dt}$ 时, 二次函数可以达到最小。通过这样一个简单的

讨论, 我们初步得到了估计量的形式, 把微分方程(3)代入计算得到

$$\hat{\theta}_T = \theta - \sigma \frac{\int_0^T X_t e^{ct} dB_t^H}{\int_0^T X_t^2 dt} \quad (5)$$

如果我们把上述随机积分 $\int_0^T X_t dX_t$ 看作 Riemann-Stieltjes 积分, 则 $\hat{\theta}_T = -\frac{X_T^2}{2\int_0^T X_t^2 dt}$ 。这个估计量在

后面的证明中知道不满足相合性。基于这个原因, 在(5)中的随机积分 $\int_0^T X_t e^{ct} dB_t^H$ 理解为散度型积分或者 Itô-Skorohod 积分。这样当 T 趋于无穷时, $\hat{\theta}_T$ 几乎必然收敛于 θ 。其次证明, 在 $1/2 \leq H \leq 5/8$ 情况下得到 $\hat{\theta}_T - \theta$ 的渐进分布。另一个推导的估计量 $\tilde{\theta}_T$ 的相合性由下面的引理 3.3 收敛得到

$$\frac{2c}{e^{2cT}} \int_0^T X_t^2 dt \rightarrow \sigma^2 (\theta + c)^{-2H} H\Gamma(2H) \text{ a.s.} \quad (6)$$

所以 $\tilde{\theta}_T$ 的表达式为

$$\tilde{\theta}_T = \left(\frac{2c}{\sigma^2 e^{2cT} H\Gamma(2H)} \int_0^T X_t^2 dt \right)^{-\frac{1}{2H}} - c \quad (7)$$

最后证明 $\tilde{\theta}_T - \theta$ 的渐进分布。从方差角度来看 $\theta + c < 2H\theta$ 时, $\tilde{\theta}_T$ 比 $\hat{\theta}_T$ 好。

2. 预备知识

首先引进一些针对分数布朗运动涉及到的 Malliavin 分析[4]做阐述。分数布朗运动 B_t^H 定义在完备概率空间 $(\Omega, \mathcal{F}^H, P)$ 上, 它的协方差函数为

$$E(B_s^H B_t^H) = R_H(s, t) = \frac{1}{2}(|s|^{2H} + |t|^{2H} - |s-t|^{2H}) \quad (8)$$

定义在 $[0, T]$ 上的实值阶梯函数集合为 \mathcal{E} , 并且在给定内积 $\langle \mathbf{1}_{[0,s]}, \mathbf{1}_{[0,t]} \rangle_{\mathcal{H}} = R_H(s, t)$ 下的闭包为希尔伯特空间 \mathcal{H} 。这样线性对偶映射 $\mathbf{1}_{[0,t]} \rightarrow B_t^H$ 可以拓展到 $\varphi \rightarrow B^H(\varphi)$ 。当 $H = 1/2$ 时, $\mathcal{H} = L^2([0, T])$; 当 $H \geq 1/2$ 时, $\mathcal{H} \supset L^{\frac{1}{H}}([0, T])$ 。任意 $\varphi, \psi \in L^{\frac{1}{H}}([0, T])$, $\alpha_H = H(2H-1)$, 有

$$\langle \varphi, \psi \rangle_{\mathcal{H}} = \alpha_H \int_0^T \int_0^T \varphi_s \psi_t |t-s|^{2H-2} ds dt \quad (9)$$

公式(9)是公式(8)的推广形式, 之后的所有内积都可以理解为公式(9)。令 S 是光滑圆柱随机变量 $F = f(B^H(\varphi_1), \dots, B^H(\varphi_n))$, $f \in C_b^\infty(\mathbb{R}^n)$ 构成的空间。对于随机变量 F , 定义它的 Malliavin 导数是 \mathcal{H} -值随机变量

$$DF = \sum_{i=1}^n \frac{\partial f}{\partial x_i}(B^H(\varphi_1), \dots, B^H(\varphi_n)) \varphi_i \quad (10)$$

通过迭代, m 重导数 $D^m F$ 是空间 $L^2(\Omega, \mathcal{H}^{\otimes m})$ 中的元素。 $\mathbb{D}^{m,2}$ 是 S 在范数 $\|\cdot\|_{m,2}$ 下的闭包。

$$\|F\|_{m,2}^2 = E[|F|^2] + \sum_{i=1}^n E\left(\|D^i F\|_{\mathcal{H}^{\otimes i}}^2\right)$$

Malliavin 导数 D 的伴随算子 δ 称为散度算子。随机变量 $u \in L^2(\Omega, \mathcal{H})$ 属于散度算子定义域 $Dom(\delta)$ 当且仅当任意 $F \in \mathbb{D}^{1,2}$ 时, $|E\langle DF, u \rangle_{\mathcal{H}}| \leq c_u \|F\|_{L^2}$ 。如果 $u \in L^2(\Omega, \mathcal{H})$, 随机变量 $\delta(u)$ 是由对偶关系得到, 任意 $F \in \mathbb{D}^{1,2}$, 有 $E(F\delta(u)) = E\langle DF, u \rangle_{\mathcal{H}}$ 。

在估计量的渐进分布计算时用到多重维纳随机积分的中心极限定理[5] [6]。

引理 2.1: 在 p 重维纳噪声中的随机序列 $F_n, n \geq 1$ 满足 $\lim_{n \rightarrow \infty} E(F_n^2) = \sigma^2$, 则以下两个条件等价:

- 1) F_n 依分布收敛于 $N(0, \sigma^2)$
- 2) $\|DF_n\|_{\mathcal{H}}^2$ 是 L^2 收敛于常数。

3. 估计量 $\hat{\theta}_T$ 的相合性与渐进性

3.1. 相合性

微分方程唯一解 X_t 与估计量 $\hat{\theta}_T$ 密切联系, 它的 Malliavin 导数 $D_s X_t$ 可以由定义(11)计算得到。现在引理 3.1 提供了估计量 $\hat{\theta}_T$ 另一种表现方式。

引理 3.1: 假设 $H \geq 1/2$, 则

$$\hat{\theta}_T = -\frac{X_T^2}{2 \int_0^T X_s^2 dt} + \frac{\sigma^2 \alpha_H \int_0^T \int_0^t e^{2ct} \xi^{2H-2} e^{-(\theta+c)\xi} d\xi dt}{\int_0^T X_s^2 dt} \quad (11)$$

证明: 利用散度积分和 Riemann-Stieltjes 积分之间的联系, 计算得到

$$\begin{aligned} \int_0^T X_t e^{ct} \circ dB_t^H &= \int_0^T X_t e^{ct} dB_t^H + \alpha_H \int_0^T \int_0^t D_s (X_t e^{ct}) (t-s)^{2H-2} ds dt \\ &= \int_0^T X_t e^{ct} dB_t^H + \alpha_H \sigma \int_0^T \int_0^t e^{(c-\theta)t+(\theta+c)s} (t-s)^{2H-2} ds dt \\ &= \int_0^T X_t e^{ct} dB_t^H + \alpha_H \sigma \int_0^T \int_0^t e^{2ct} \xi^{2H-2} e^{-(\theta+c)\xi} d\xi dt \end{aligned} \quad (12)$$

另一方面, 把微分方程(3)代入 Riemann-Stieltjes 积分, 计算得到

$$\sigma \int_0^T X_t e^{ct} \circ dB_t^H = \int_0^T X_t \circ dB_t^H + \theta \int_0^T X_s^2 dt = \frac{1}{2} X_T^2 + \theta \int_0^T X_s^2 dt \quad (13)$$

结合(12)和(13)代入公式(5)即可得到结论。

下面将叙述四个引理, 并得到相合性定理。

引理 3.2: 假设 $H \geq 1/2$, 则

$$\int_0^\infty \int_0^\infty e^{-(u+s)} |u-s|^{2H-2} ds du = \Gamma(2H-1) \quad (14)$$

证明: 通过变量替换 $u-s=x$,

$$\begin{aligned} \int_0^\infty \int_0^\infty e^{-(u+s)} |u-s|^{2H-2} ds du &= 2 \int_0^\infty \int_0^u e^{-(u+x)} (u-x)^{2H-2} ds du \\ &= 2 \int_0^\infty \int_0^u e^{-2u+x} x^{2H-2} dx du \\ &= 2 \int_0^\infty \int_x^\infty e^{-2u+x} x^{2H-2} du dx \\ &= \int_0^\infty e^{-x} x^{2H-2} dx \end{aligned}$$

Gamma 函数计算完毕, 在之后的运算中会多次用到, 有关计算将省略。

引理 3.3: 假设 $H \geq 1/2$, 则当 T 趋于无穷时

$$\frac{1}{T} \int_0^T \sigma^2 e^{-2\theta t} \left(\int_0^t e^{\theta s} dB_s^H \right)^2 dt \rightarrow \sigma^2 \theta^{-2H} H \Gamma(2H) \text{ a.s.}$$

和

$$\frac{2c}{e^{2cT}} \int_0^T X_s^2 dt \rightarrow \sigma^2 (\theta+c)^{-2H} H \Gamma(2H) \text{ a.s.}$$

证明: 现在考虑随机过程 $\{Y_t, t \geq 0\}$

$$Y_t = \sigma e^{-\theta t} \int_{-\infty}^t e^{\theta s} dB_s^H \quad (15)$$

该过程是高斯平稳遍历过程。根据遍历性定理[7]

$$\frac{1}{T} \int_0^T Y_t^2 dt \rightarrow E(Y_0^2)$$

这里我们知道当 $H = 1/2$ 时, $E(Y_0^2) = \sigma^2/2\theta$; 当 $H > 1/2$ 时, 用分数布朗运动的内积公式

$$E(Y_0^2) = \alpha_H \sigma^2 \int_0^\infty \int_0^\infty e^{-(u+s)} |u-s|^{2H-2} ds du$$

把公式(15)与公式(2)(4)对比发现只有较少的区别, 这样暗示了该引理的结论。

引理 3.4 [7]: 如果随机过程 $(Y_t, t \geq 0)$ 满足: $E(Y_0) = 0$, $E(Y_s Y_t) = r(t) = 1 - C|t|^\alpha + o(|t|^\alpha)$, $\alpha > 0$ 和 $\sup_{0 \leq t \leq 1} |t|^{-\alpha} (1 - r^2(t)) > 0$, 则

$$P \left\{ \limsup_{t \rightarrow \infty} (2 \log t)^{1/2} (Y_t - (2 \log t)^{1/2}) / \log \log t \leq \frac{1}{2} + \frac{1}{\alpha} \right\} = 1$$

引理 3.5 [1]: 假设 $H \geq 1/2$, 随机过程 Y_t 为公式(17), 当 T 趋于无穷, 任意 $\alpha > 0$

$$\frac{Y_T}{T^\alpha} \rightarrow 0 \text{ a.s.}$$

则

$$\frac{X_T}{e^{cT} T^\alpha} \rightarrow 0 \text{ a.s.}$$

定理 3.1: 假设 $H \geq 1/2$, 则当 T 趋于无穷时

$$\hat{\theta}_T \rightarrow \theta \text{ a.s.}$$

证明: 从引理 3.3 知道

$$\lim_{T \rightarrow \infty} \frac{X_T^2}{\int_0^T X_t^2 dt} = 2c$$

引理 3.1 中看出只要计算 $\hat{\theta}_T$ 的第二部分收敛

$$\begin{aligned} \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{\int_0^T \int_0^t e^{2ct} \xi^{2H-2} e^{-(\theta+c)\xi} d\xi dt}{\int_0^T X_t^2 dt} &= \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{\int_0^T \xi^{2H-2} e^{-\theta\xi} d\xi}{2c \int_0^T X_t^2 dt / e^{2cT}} \\ &= \frac{(\theta+c)^{1-2H} \Gamma(2H-1)}{\sigma^2 (\theta+c)^{-2H} H \Gamma(2H)} \\ &= \frac{\theta+c}{\sigma^2 \alpha_H} \end{aligned}$$

定理证毕。

3.2. 演进性

引理 3.6 [1]: 下面两个无穷积分存在:

$$C_{\theta, H} = \int_{[0, \infty)^3} e^{-\theta|x_1 - \theta|x_2 - x_3|} x_3^{2H-2} |x_1 - x_2|^{2H-2} dx_1 dx_2 dx_3 \quad (16)$$

和

$$C_{\theta,H,c} = \int_{[0,\infty)^3} e^{-\theta|x_1-\theta|x_2-x_3|} e^{-c(x_1+x_2+x_3)} x_3^{2H-2} |x_1-x_2|^{2H-2} dx_1 dx_2 dx_3, \quad c > 0 \quad (17)$$

证明: 可以看出 $0 < C_{\theta,H,c} < C_{\theta,H}$, 若公式(16)存在, 则公式(17)也存在。

$$C_{\theta,H} = \theta^{1-4H} \int_{[0,\infty)^3} e^{-x-|y-z|} z^{2H-2} |x-y|^{2H-2} dx dy dz = \theta^{1-4H} d_H$$

变量替换 $w = y - x$

$$\begin{aligned} d_H &= \int_0^\infty \int_0^\infty \int_{-x}^\infty e^{-x-|x+w-z|} z^{2H-2} |w|^{2H-2} dw dx dz \\ &= \int_0^\infty \int_0^\infty \int_{z-x}^\infty e^{-(2x+w-z)} z^{2H-2} |w|^{2H-2} dw dx dz \\ &\quad + \int_0^\infty \int_0^\infty \int_{-x}^{z-x} e^{-(z-w)} z^{2H-2} |w|^{2H-2} dw dx dz \\ &= f_H + (2H-1/2)\Gamma(2H-1)^2 \end{aligned}$$

变量替换 $z-w=x$, 把等式 $(w+x)^{2H-2} \Gamma(2-2H) = \int_0^\infty e^{-\xi(w+x)} \xi^{1-2H} d\xi$ 代入 f_H

$$\begin{aligned} f_H &= \int_0^\infty \int_0^z (1+z-w) e^{-(z-w)} z^{2H-2} w^{2H-2} dw dz \\ &= \int_0^\infty \int_0^\infty (1+x) e^{-x} (w+x)^{2H-2} w^{2H-2} dw dx \\ &= \frac{1}{\Gamma(2-2H)} \int_{[0,\infty)} (1+x) e^{-x-\xi(w+x)} w^{2H-2} \xi^{1-2H} d\xi dw dx \\ &= (4H-1) \frac{\Gamma(2H-1)\Gamma(3-4H)\Gamma(4H-2)}{\Gamma(2-2H)} \end{aligned}$$

引理 3.7 [1]: 假设 X_t 为公式(4), 则有

$$E \left[\int_s^T e^{-(\theta-c)\xi} dB_\xi^H \int_t^T e^{-(\theta-c)\eta} dB_\eta^H \right] \leq e^{(\theta-c)(s+t)} C_{\theta-c,H} |t-s|^{2H-2} \quad (18)$$

和

$$E[X_s X_t] \leq \sigma^2 e^{c(s+t)} C_{\theta+c} |t-s|^{2H-2} \quad (19)$$

定理 3.2: 假设 $1/2 \leq H < 5/8$, 则 $\hat{\theta}_T - \theta \xrightarrow{\mathcal{L}} N(0, J_{\theta,c})$ 。

证明: 只需要证明满足引理 3.1 的条件即可。由于引理 3.6 只给出 $C_{\theta,H,c}$ 存在, 未能给出 $J_{\theta,c}$ 具体数值, 但可以通过 $C_{\theta,H}$ 判断大致取值范围。

$$\begin{aligned} \hat{\theta}_T - \theta &= -\sigma \frac{\int_0^T X_t e^{ct} dB_t^H}{\int_0^T X_t^2 dt} \\ &= -\sigma^2 \frac{\int_0^T \int_0^t e^{-\theta(t-s)} e^{t+s} dB_t^H}{\int_0^T X_t^2 dt} \\ &= -\frac{F_T}{\int_0^T X_t^2 dt / e^{2cT}} \end{aligned}$$

F_T 是二重随机积分

$$F_T = \frac{\sigma^2}{2e^{2cT}} I_2 \left(e^{-\theta(t-s)} e^{t+s} \right)$$

下面证明当 T 趋于无穷时, $E(F_T^2)$ 收敛于常数以及 $\|DF_T\|_{\mathcal{H}}^2$ 是 L^2 收敛于常数。

$$E(F_T^2) = \frac{\sigma^4 \alpha_H^2}{2e^{2cT}} I_T$$

其中,

$$I_T = \int_{[0,T]^4} e^{-\theta|s_2-u_2|-\theta|s_1-u_1|} e^{c(s_1+s_2+u_1+u_2)} |s_2-s_1|^{2H-2} |u_2-u_1|^{2H-2} du_1 du_2 ds_1 ds_2$$

可以由公式(18)知道, 极限存在

$$\begin{aligned} & \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{I_T}{e^{4cT}} \\ &= \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{ce^{3cT}} \int_{[0,T]^3} e^{-\theta(T-u_1)-\theta|s_1-u_1|} e^{c(s_1+u_1+u_2)} (T-s_1)^{2H-2} |u_2-u_1|^{2H-2} du_1 du_2 ds_1 \\ &= \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{c} \int_{[0,T]^3} e^{-\theta x_1-\theta|x_2-x_3|} e^{-c(x_1+x_2+x_3)} x_3^{2H-2} |x_1-x_2|^{2H-2} dx_1 dx_2 dx_3 \\ &= \frac{C_{\theta,H,c}}{c} \end{aligned}$$

另一方面, 对 F_T 求 Malliavin 导数

$$\begin{aligned} D_s F_T &= \frac{\sigma^2}{2e^{2cT}} \left(\int_0^s e^{(c-\theta)s} e^{(\theta+c)w} dB_w^H + \int_s^T e^{(c+\theta)s} e^{(c-\theta)w} dB_w^H \right) \\ &= \frac{\sigma}{2e^{2cT}} \left(e^{cs} X_s + \sigma e^{(c+\theta)s} \int_s^T e^{(c-\theta)w} dB_w^H \right) \end{aligned}$$

计算 $H > 1/2$ 时的范数

$$\begin{aligned} \|DF_T\|_{\mathcal{H}}^2 &= \frac{\sigma^2 \alpha_H}{4e^{4cT}} \int_0^T \int_0^T \left(X_u X_s e^{c(u+s)} + 2\sigma X_u e^{(\theta+c)s} \int_s^T e^{(c-\theta)w} dB_w^H \right. \\ &\quad \left. + \sigma^2 e^{(c+\theta)(u+s)} \int_s^T e^{(c-\theta)w} dB_w^H \int_u^T e^{(c-\theta)w} dB_w^H \right) |u-s|^{2H-2} du ds \\ &= \frac{\sigma^2 \alpha_H}{4e^{4cT}} (C_T^{(1)} + C_T^{(2)} + C_T^{(3)}) \end{aligned}$$

只需要计算第一项, 另外两项相同计算过程

$$\begin{aligned} V_T &= E \left(\left| C_T^{(1)} - E(C_T^{(1)}) \right|^2 \right) \\ &= 2 \int_{[0,T]^4} E(X_s X_t) E(X_u X_v) e^{c(s+t+u+v)} |u-s|^{2H-2} |v-t|^{2H-2} du dv ds dt \end{aligned}$$

引理 3.7 结论中公式(18)和(19)代入

$$\begin{aligned} \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{V_T}{e^{8cT}} &= \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{ce^{8cT}} \int_{[0,T]^3} E(X_T X_t) E(X_u X_v) e^{c(T+t+u+v)} (T-u)^{2H-2} |v-t|^{2H-2} du dv dt \\ &\leq C \int_{[0,T]^3} (T-t)^{2H-2} |u-v|^{2H-2} (T-u)^{2H-2} |v-t|^{2H-2} du dv dt \\ &\leq CT^{8H-5} \int_{[0,1]^3} (1-t)^{2H-2} |u-v|^{2H-2} (1-u)^{2H-2} |v-t|^{2H-2} du dv dt \end{aligned}$$

这样最终得到

$$\begin{aligned} E \left[\left(\|DF_T\|_{\mathcal{H}}^2 - E(\|DF_T\|_{\mathcal{H}}^2) \right)^2 \right] &= \frac{\sigma^2 \alpha_H}{4e^{4cT}} E \left(\left| C_T^{(1)} + C_T^{(2)} + C_T^{(3)} - E(C_T^{(1)} + C_T^{(2)} + C_T^{(3)}) \right|^2 \right) \\ &\leq 9 \frac{\sigma^2 \alpha_H}{4e^{4cT}} \sum_{i=1}^3 E \left(\left| C_T^{(i)} - E(C_T^{(i)}) \right|^2 \right) \rightarrow 0 \end{aligned}$$

事实上还有

$$\lim_{T \rightarrow \infty} E\left(\|DF_T\|_{\mathcal{H}}^2\right) = p \lim_{T \rightarrow \infty} E(F_T^2)$$

其中 p 为随机积分积分重数, 这里 $p = 2$ 。

4. 估计量 $\tilde{\theta}_T$ 的渐进性

估计量 $\tilde{\theta}_T$ 由引理 3.3 启发得到, 相合性显然。 $\tilde{\theta}_T$ 与 $\hat{\theta}_T$ 之间密切联系, 下面用 $\hat{\theta}_T$ 研究估计量 $\tilde{\theta}_T$ 的渐进性。再次呈现公式(7)

$$\tilde{\theta}_T = \left(\frac{2c}{\sigma^2 e^{2cT} H \Gamma(2H)} \int_0^T X_t^2 dt \right)^{\frac{1}{2H}} - c$$

定理 3.1: 假设 $1/2 \leq H < 5/8$, $\hat{\theta}_T - \theta \xrightarrow{\mathcal{L}} N(0, J_{\theta,c})$, 则

$$\tilde{\theta}_T - \theta \xrightarrow{\mathcal{L}} N\left(0, J_{\theta,c} \left(\frac{\theta+c}{2H\theta} \right)^2\right)$$

证明: 利用估计量 $\hat{\theta}_T$ 公式(11)可以有

$$\int_0^T X_t^2 dt = \frac{\sigma^2 \alpha_H \int_0^T \int_0^t e^{2ct} \xi^{2H-2} e^{-(\theta+c)\xi} d\xi dt - X_T^2 / 2}{\hat{\theta}_T}$$

代入公式(7)

$$\tilde{\theta}_T = \left(\frac{\sigma^2 H \Gamma(2H) e^{2cT}}{-X_T^2 + 2c \sigma^2 \alpha_H \int_0^T \int_0^t e^{2ct} \xi^{2H-2} e^{-(\theta+c)\xi} d\xi dt} \right)^{\frac{1}{2H}} \hat{\theta}_T^{\frac{1}{2H}} - c = \gamma^{\frac{1}{2H}} \hat{\theta}_T^{\frac{1}{2H}} - c$$

另一方面, θ_T^* 为 $\hat{\theta}_T$ 与 θ 之间的一个随机变量

$$\hat{\theta}_T^{\frac{1}{2H}} - \theta^{\frac{1}{2H}} = \frac{1}{2H} \theta^{\frac{1}{2H}-1} (\hat{\theta}_T - \theta) + \frac{1}{2} (\hat{\theta}_T - \theta)^2 \theta_T^*$$

从下面的分解看, 得到相应的结论。

$$\tilde{\theta}_T - \theta = \left[\gamma^{\frac{1}{2H}} - (\theta + c) \theta^{-\frac{1}{2H}} \right] \hat{\theta}_T^{\frac{1}{2H}} + (\theta + c) \theta^{-\frac{1}{2H}} \left[\hat{\theta}_T^{\frac{1}{2H}} - \theta^{\frac{1}{2H}} \right]$$

基金项目

国家自然科学基金(No.11571071)。

参考文献

- [1] Hu, Y. and Nualart, D. (2010) Parameter Estimation for Fractional Ornstein-Uhlenbeck Processes. *Statistics and Probability Letters*, **80**, 1030-1038. <https://doi.org/10.1016/j.spl.2010.02.018>
- [2] Hu, Y., Nualart, D. and Zhou, H. (2019) Parameter Estimation for Fractional Ornstein-Uhlenbeck Processes of General Hurst Parameter. *Statistical Inference for Stochastic Processes*, **22**, 111-142. <https://doi.org/10.1007/s11203-017-9168-2>
- [3] Kleptsyna, M.L. and Le Breton, A. (2002) Statistical Analysis of the Fractional Ornstein-Uhlenbeck Type Process. *Statistical Inference for Stochastic Processes*, **5**, 229-248. <https://doi.org/10.1023/A:1021220818545>
- [4] Nualart, D. (1995) The Malliavin Calculus and Related Topics. Springer-Verlag, Berlin.

- <https://doi.org/10.1007/978-1-4757-2437-0>
- [5] Nualart, D. and Peccati, G. (2005) Central Limit Theorems for Sequences of Multiple Stochastic Integrals. *The Annals of Probability*, **33**, 177-193. <https://www.jstor.org/stable/3481767>
<https://doi.org/10.1214/009117904000000621>
- [6] Nualart, D. and Ortiz-Latorre, S. (2008) Central Limit Theorems for Multiple Stochastic Integrals and Malliavin Calculus. *Stochastic Processes and Their Applications*, **118**, 614-628. <https://doi.org/10.1016/j.spa.2007.05.004>
- [7] Pickands, J. (1969) Asymptotic Properties of the Maximum in a Stationary Gaussian Process. *American Math Society*, **145**, 75-86. <https://www.jstor.org/stable/1995059>
<https://doi.org/10.2307/1995059>