

## 프랙탈정-역방향확률미분방정식풀이의 리프쉬츠연속성과 약단조성

신명국, 김승련

경애하는 최고령도자 김정은동지께서는 다음과 같이 말씀하시였다.

《기초과학은 과학기술강국을 떠받드는 주춧돌입니다. 기초과학이 든든해야 나라의 과학 기술이 공고한 토대우에서 끊임없이 발전할수 있습니다.》(《조선로동당 제7차대회에서 한 중앙위원회사업총화보고》 단행본 40페이지)

본문에서는 금융수학을 비롯하여 확률조종리론에서 의의를 가지는 프랙탈정-역방향 확률미분방정식의 풀이의 성질에 대하여 연구하였다.

선행연구[1, 2]에서는 프랙탈정-역방향확률미분방정식의 풀이의 유일존재성과 비교 정리를 증명하였으며 선행연구[3]에서는 위너형정-역방향확률미분방정식의 풀이의 리프쉬츠연속성과 약단조성에 대하여 연구하였다.

우리는 비선형프랙탈정-역방향확률미분방정식의 풀이의 유일존재성[1]에 기초하여 초기조건의 변화에 따르는 역방향확률미분방정식의 리프쉬츠연속성과 약단조성을 밝혔다.

주어진  $H \in (1/2, 1)$ 에 대하여

$$\Phi(s, t) = \Phi_H(s, t) = H(2H-1)|s-t|^{2H-2}, \quad s, t \in \mathbf{R}$$

이고 임의의  $s, t \geq 0$ 에 대하여 상관함수가

$$R_H(t, s) = \int_0^t \int_0^s \Phi(u, v) du dv = \frac{1}{2}(s^{2H} + t^{2H} - |t-s|^{2H})$$

과 같이 표시되는 가우스과정  $B^{(H)}(t)$ 를 허스트지수가  $H \in (1/2, 1)$ 인 1차원프랙탈브라운 운동이라고 한다.

가우스과정  $B^{(H)}(t) = (B_1^{(H_1)}(t), \dots, B_m^{(H_m)}(t))$ 는 확률공간  $(\Omega, \mathcal{F}^{(H)}, \mathbf{P}^{(H)})$ 우에서 정의되고 허스트지수가  $H = (H_1, \dots, H_m) \in (1/2, 1)^m$ 인  $m$ 차원프랙탈브라운운동이라고 하자. 여기서  $\mathcal{F}^{(H)} = \bigvee_{t \geq 0} \mathcal{F}_t^{(H)}$ 이며  $\mathcal{F}_t^{(H)}$ 는  $\{B_s^{(H)}, 0 \leq s \leq t\}$ 에 의하여 생성된  $\sigma$ -모임벌흐름이다.

다음과 같은 프랙탈정-역방향확률미분방정식을 고찰하자.

$$dX(t) = b(t, X_t, Y_t, Z_t)dt + \sigma(t, X_t, Y_t, Z_t)dB_t^{(H)}, \quad X(0) = x_0 \quad (1)$$

$$-dY(t) = f(t, X_t, Y_t, Z_t)dt - Z(t)dB_t^{(H)}, \quad Y(T) = X(T) \quad (2)$$

여기서  $x_0 \in \mathbf{R}^n$ ,  $b, \sigma, f$ 들은 모두  $\Omega \times [0, T] \times \mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^{n \times d}$ 에서 정의되고 각각  $\mathbf{R}^n$ ,  $\mathbf{R}^{n \times d}$ ,  $\mathbf{R}^n$ 에서 값을 취하는 함수로서  $(t, x, y, z)$ 에 관하여  $C^{1,2}$ 급함수들이며  $T > 0$ 이다.

다음의 기호를 약속하자.

$$\langle f, g \rangle := E \int_D \langle f(t), g(t) \rangle dt$$

$$\langle f, g \rangle_{L^1_\Phi(m)} := E \left[ \sum_{i=1}^m \iint_{DD} f_i(s) \cdot g_i(t) \Phi_{H_i}(s, t) ds dt + \sum_{i,j=1}^m \left( \int_D D_{j,s}^\Phi f_i(s) ds \right) \left( \int_D D_{i,t}^\Phi g_j(t) dt \right) \right]$$

여기서  $D_{j,t}^\Phi Y$ 는  $\omega_k$ 에 관한 말라빈  $\Phi$ 도함수로서

$$D_{k,s}^\Phi Y := \int_D \Phi_{H_k}(s, t) D_{k,t} Y dt = \int_D \Phi_{H_k}(s, t) \frac{\partial Y}{\partial \omega_k}(t, \omega) dt$$

이며  $\|f\|^2 := \langle f, f \rangle < \infty$ ,  $\|f\|_{L^1_\Phi(m)}^2 := \langle f, f \rangle_{L^1_\Phi(m)} < \infty$ 인 함수  $f$ 전부의 모임을 각각  $L^2(m)$ ,  $L^1_\Phi(m)$ 으로 표시한다.  $\sigma_i, \theta_i \in L^1_\Phi(m)$  ( $i = \overline{1, n}$ )인  $\sigma = (\sigma_1, \dots, \sigma_m)^T$ ,  $\theta = (\theta_1, \dots, \theta_m)^T$ 에 대하여  $\langle \sigma, \theta \rangle_{L^1_\Phi(m \times m)} := \sum_{i=1}^n \langle \sigma_i, \theta_i \rangle_{L^1_\Phi(m)}$ 와 같이 정의하고  $V := (X, Y, Z)$ ,  $A(t, V) := \begin{pmatrix} -f \\ b \\ \sigma \end{pmatrix}(t, V)$ ,

$\langle A, V \rangle := \langle -f, X \rangle + \langle b, Y \rangle + \langle \sigma, Z \rangle_{L^1_\Phi(m)}$ ,  $\langle V, V \rangle := |V|^2 = \|X\|^2 + \|Y\|^2 + \|Z\|_{L^1_\Phi(m)}^2$ 으로 표시한다.

가정 1  $A(t, V)$ 는  $V$ 에 관하여 약단조성조건을 만족시킨다. 즉

$$\exists \mu > 0 : \forall V, V' \in L^2 \times L^2 \times L^1_\Phi, \langle A - A', V - V' \rangle \leq -\mu |V - V'|^2. \quad (3)$$

가정 2  $A(t, V)$  ( $\forall V \in \mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^{n \times d}$ )를  $[0, T]$ 에서 정의된  $\mathcal{F}_t^{(H)}$ -적합과정이라고 하면  $A(t, 0) \in L^2(0, T; \mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^{n \times d})$ 이다.

가정 3  $A(t, V)$ 는  $V$ 에 관하여 리프쉬츠조건을 만족시킨다. 즉

$$\exists l > 0 : \forall V, V' \in L^2 \times L^2 \times L^1_\Phi, |A - A'| \leq l |V - V'|. \quad (4)$$

선행연구[1, 2]에서는 위의 가정들이 성립될 때 프락탈정-역방향확률미분방정식 (1), (2)의 풀이  $(X_t, Y_t, Z_t) \in L^1_\Phi$ 의 유일존재성과 비교정리를 증명하였다.

본문에서는 위의 가정 밑에서 방정식 (1), (2)의 풀이  $(X_t, Y_t, Z_t) \in L^1_\Phi$ 의 초기값에 관한 리프쉬츠연속성과 약단조성을 증명한다.

다음과 같은 프락탈정-역방향확률미분방정식을 고찰하자.

$$dX(t) = b(t, X_t, Y_t, Z_t)dt + \sigma(t, X_t, Y_t, Z_t)dB_t^{(H)}, \quad X(\tau) = x \quad (5)$$

$$-dY(t) = f(t, X_t, Y_t, Z_t)dt - Z(t)dB_t^{(H)}, \quad Y(T) = X(T) \quad (6)$$

여기서  $\tau$ 는  $0 \leq \tau \leq T$ 이고  $x \in \mathbf{R}^n$ 이다.

정리 1 가정 1-3이 성립될 때 방정식 (5), (6)의 풀이를  $(X^{\tau, x}(\cdot), Y^{\tau, x}(\cdot), Z^{\tau, x}(\cdot))$ 이라고 하면 다음의 성질들이 성립된다.

$$\textcircled{1} Y^{\tau, 0}(\tau) = 0$$

$$\textcircled{2} Y^{\tau, x}(\tau) \text{는 } x \text{에 관하여 리프쉬츠조건을 만족시킨다. 즉}$$

$$\exists \beta > 0 (\tau \text{에 무관제한 상수}), \forall x_1, x_2 \in \mathbf{R}^n, \|Y^{\tau, x_1}(\tau) - Y^{\tau, x_2}(\tau)\| \leq \beta \|x_1 - x_2\|.$$

증명  $\textcircled{1}$  방정식 (5), (6)에 대하여  $X(\tau) = 0$ 인 경우를 고찰하자.

이때  $(X(\cdot) \equiv 0, Y(\cdot) \equiv 0, Z(\cdot) \equiv 0)$ 은 명백히  $x = 0$ 인 경우 즉  $X(\tau) = 0$ 인 경우 방정식 (5), (6)의 자명한 풀이다. 따라서  $Y^{\tau, 0}(\tau) = 0$ 이 나온다.

② 방정식 (5), (6)의 두 풀이를(첨수를 략하고)  $(X_i(t), Y_i(t), Z_i(t))$ ,  $i=1, 2$  라고 하자.

$$(\hat{X}(t), \hat{Y}(t), \hat{Z}(t)) := (X_1(t) - X_2(t), Y_1(t) - Y_2(t), Z_1(t) - Z_2(t)),$$

$$\hat{b} := b(t, V_1) - b(t, V_2), \quad \hat{\sigma} := \sigma(t, V_1) - \sigma(t, V_2), \quad \hat{f} := f(t, V_1) - f(t, V_2)$$

라고 놓으면  $d\hat{X}_t = \hat{b}dt + \hat{\sigma}dB_t^{(H)}$ ,  $d\hat{Y}_t = -\hat{f}dt + \hat{Z}dB_t^{(H)}$ ,  $\hat{X}_0 = \hat{x}$ ,  $\hat{Y}_T = \hat{X}_T$  를 만족시킨다.

이제  $\langle \hat{Y}(t), \hat{Y}(t) \rangle$  에 프락탈확률적분변환공식을 적용하고 수학적기대값을 구하면

$$0 \leq E[\langle \hat{Y}(T), \hat{Y}(T) \rangle] = E|\hat{Y}(\tau)|^2 + 2E \int_{\tau}^T [\langle -\hat{f}, \hat{Y}(s) \rangle] ds + \langle \hat{Z}, \hat{Z} \rangle_{L_{\Phi}^{1,2}}$$

가 성립되며 따라서 다음의 식이 성립된다.

$$\begin{aligned} E|\hat{Y}(\tau)|^2 &= E[\langle \hat{Y}(T), \hat{Y}(T) \rangle] + 2E \int_{\tau}^T [\langle \hat{f}, \hat{Y}(s) \rangle] ds - \langle \hat{Z}, \hat{Z} \rangle_{L_{\Phi}^{1,2}} \leq \\ &\leq E[\langle \hat{Y}(T), \hat{Y}(T) \rangle] + 2E \int_{\tau}^T [\langle \hat{f}, \hat{Y}(s) \rangle] ds = E[\langle \hat{Y}(T), \hat{Y}(T) \rangle] + 2\langle \hat{f}, \hat{Y} \rangle \end{aligned}$$

식 (4)로부터  $\langle \hat{Y}, \hat{f} \rangle \leq \|\hat{Y}\| \cdot \|\hat{f}\| \leq L \|\hat{Y}\| \cdot (\|X\|^2 + \|Y\|^2 + \|Z\|_{L_{\Phi}^{1,2}}^2)$  이 나오므로  $\hat{Y}(T) = \hat{X}(T)$

이므로 다음과 같다.

$$\begin{aligned} E|\hat{Y}(\tau)|^2 &\leq E(|\hat{X}(T)|^2) + 2L|\hat{Y}| \cdot (\|X\|^2 + \|Y\|^2 + \|Z\|_{L_{\Phi}^{1,2}}^2) \leq \\ &\leq E(|\hat{X}(T)|^2) + L\|\hat{X}\|^2 + L\|\hat{Y}\|^2 + 2L\|\hat{Y}\|^2 + L\|\hat{Y}\|^2 + L\|\hat{Z}\|_{L_{\Phi}^{1,2}}^2 \leq \\ &\leq E(|\hat{X}(T)|^2) + 4L(\|X\|^2 + \|Y\|^2 + \|Z\|_{L_{\Phi}^{1,2}}^2) \end{aligned}$$

$\langle \hat{X}(T), \hat{Y}(T) \rangle$  에 프락탈확률적분변환공식을 적용하고 수학적기대값을 구하면

$$0 \leq E[\langle \hat{X}(T), \hat{Y}(T) \rangle] = E[\langle \hat{X}(\tau), \hat{Y}(\tau) \rangle] + E \int_{\tau}^T \hat{X}(s) d\hat{Y}(s) + E \int_{\tau}^T \hat{Y}(s) d\hat{X}(s) + \langle \hat{\sigma}, \hat{Z} \rangle_{L_{\Phi}^{1,2}}$$

이므로 다음의 식이 성립된다.

$$\begin{aligned} 0 \leq E[\langle \hat{X}(T), \hat{Y}(T) \rangle] &= E[\langle \hat{X}(\tau), \hat{Y}(\tau) \rangle] + E \int_{\tau}^T [\langle -\hat{f}, \hat{X}(s) \rangle] ds + E \int_{\tau}^T [\langle \hat{b}, \hat{Y}(s) \rangle] ds + \langle \hat{\sigma}, \hat{Z} \rangle_{L_{\Phi}^{1,2}} = \\ &= E[\langle \hat{X}(\tau), \hat{Y}(\tau) \rangle] + \langle -\hat{f}, \hat{X} \rangle + \langle \hat{b}, \hat{Y} \rangle + \langle \hat{\sigma}, \hat{Z} \rangle_{L_{\Phi}^{1,2}} \leq \\ &\leq E[\langle \hat{X}(\tau), \hat{Y}(\tau) \rangle] - \mu(\|\hat{X}\|^2 + \|\hat{Y}\|^2 + \|\hat{Z}\|_{L_{\Phi}^{1,2}}^2) \end{aligned}$$

따라서 다음의 식이 성립되므로  $L = 4L/\mu$  에 대하여  $\|\hat{Y}(\tau)\| \leq L \|\hat{X}(\tau)\|$  이다.

$$\begin{aligned} E|\hat{Y}(\tau)|^2 &\leq E(|\hat{X}(T)|^2) + 4L(\|X\|^2 + \|Y\|^2 + \|Z\|_{L_{\Phi}^{1,2}}^2) \leq \\ &\leq E(|\hat{X}(T)|^2) + 4L/\mu \cdot \mu(\|\hat{X}\|^2 + \|\hat{Y}\|^2 + \|\hat{Z}\|_{L_{\Phi}^{1,2}}^2) \leq \\ &\leq 4L/\mu \cdot E[\langle \hat{X}(\tau), \hat{Y}(\tau) \rangle] \leq 4L/\mu \cdot (E|\hat{X}(\tau)|^2)^{1/2} E|\hat{Y}(\tau)|^2)^{1/2} \end{aligned}$$

결국  $Y^{\tau,x}(\cdot)$  이  $x$  에 관하여 리프쉬츠연속임을 알수 있다.

정리 2 가정 1-3이 성립될 때 방정식 (3), (4)의 풀이를  $(X^{\tau,x}(\cdot), Y^{\tau,x}(\cdot), Z^{\tau,x}(\cdot))$  이라고 하면  $Y^{\tau,x}(\tau)$  는  $x$  에 관하여 약단조성을 만족시킨다. 즉

$$\exists \alpha > 0 (\tau \text{ 에 무관제한 상수}), \forall x_1, x_2 \in \mathbf{R}^n, E\langle Y^{\tau,x_1}(\tau) - Y^{\tau,x_2}(\tau), x_1 - x_2 \rangle \geq \alpha |x_1 - x_2|^2.$$

증명  $F(s, \hat{X}(s)) = |X_1(t) - X_2(t)|^2 = \langle \hat{X}(t), \hat{X}(t) \rangle$  에 프락탈확률적분변환공식을 적용하고 수학적기대값을 취하면 다음과 같다.

$$\begin{aligned} 0 \leq E[\langle \hat{X}(T), \hat{Y}(T) \rangle] &= E[\langle \hat{X}(\tau), \hat{Y}(\tau) \rangle] + 2E \int_{\tau}^T \hat{X}(s) d\hat{X}(s) + \langle \hat{\sigma}, \hat{\sigma} \rangle_{L_{\Phi}^{1,2}} = \\ &= E[\langle \hat{X}(\tau), \hat{Y}(\tau) \rangle] + 2E \int_{\tau}^T [\langle \hat{b}, \hat{X}(s) \rangle] ds + \langle \hat{\sigma}, \hat{\sigma} \rangle_{L_{\Phi}^{1,2}} \\ E|\hat{X}(\tau)|^2 &= E|\hat{X}(T)|^2 - 2E \int_{\tau}^T [\langle \hat{b}, \hat{X}(s) \rangle] ds - \langle \hat{\sigma}, \hat{\sigma} \rangle_{L_{\Phi}^{1,2}} \leq \\ &\leq E|\hat{X}(T)|^2 + 2E \int_{\tau}^T [\langle \hat{b}, \hat{X}(s) \rangle] ds \end{aligned}$$

또한  $\langle \hat{X}, \hat{b} \rangle \leq |\hat{X}| \cdot |\hat{b}| \leq l|\hat{X}| \cdot (\|\hat{X}\|^2 + \|\hat{Y}\|^2 + \|\hat{Z}\|_{L_{\Phi}^{1,2}}^2)$  이므로 다음의 식이 성립된다.

$$\begin{aligned} E|\hat{X}(\tau)|^2 &\leq E(|\hat{X}(T)|^2) + 2l|\hat{X}| \cdot (\|\hat{X}\|^2 + \|\hat{Y}\|^2 + \|\hat{Z}\|_{L_{\Phi}^{1,2}}^2) \leq \\ &\leq E(|\hat{X}(T)|^2) + 4l\|\hat{X}\|^2 + l\|\hat{Y}\|^2 + l\|\hat{Z}\|_{L_{\Phi}^{1,2}}^2 \leq \\ &\leq E(|\hat{X}(T)|^2) + 4l(\|\hat{X}\|^2 + \|\hat{Y}\|^2 + \|\hat{Z}\|_{L_{\Phi}^{1,2}}^2) \end{aligned}$$

이제  $\langle \hat{X}(T), \hat{Y}(T) \rangle$  에 프락탈확률적분변환공식을 적용하고 수학적기대값을 구하면

$$0 \leq E[\langle \hat{X}(T), \hat{Y}(T) \rangle] = E[\langle \hat{X}(\tau), \hat{Y}(\tau) \rangle] + E \int_{\tau}^T \hat{X}(s) d\hat{Y}(s) + E \int_{\tau}^T \hat{Y}(s) d\hat{X}(s) + \langle \hat{\sigma}, \hat{Z} \rangle_{L_{\Phi}^{1,2}}$$

이므로

$$\begin{aligned} 0 \leq E[\langle \hat{X}(T), \hat{Y}(T) \rangle] &= E[\langle \hat{X}(\tau), \hat{Y}(\tau) \rangle] + E \int_{\tau}^T [\langle -\hat{f}, \hat{X}(s) \rangle] ds + E \int_{\tau}^T [\langle \hat{b}, \hat{Y}(s) \rangle] ds + \langle \hat{\sigma}, \hat{Z} \rangle_{L_{\Phi}^{1,2}} \leq \\ &\leq E[\langle \hat{X}(\tau), \hat{Y}(\tau) \rangle] - \mu(\|\hat{X}\|^2 + \|\hat{Y}\|^2 + \|\hat{Z}\|_{L_{\Phi}^{1,2}}^2). \end{aligned}$$

충분히 작은  $\alpha > 0$  에 대하여 다음의 식이 성립된다.

$$\begin{aligned} E[\langle \hat{X}(\tau), \hat{Y}(\tau) \rangle] - \alpha E|\hat{X}(\tau)|^2 &\geq E(|\hat{X}(T)|^2) - \alpha E(|\hat{X}(T)|^2) + \mu(\|\hat{X}\|^2 + \|\hat{Y}\|^2 + \|\hat{Z}\|_{L_{\Phi}^{1,2}}^2) - \\ &- 4l\alpha(\|\hat{X}\|^2 + \|\hat{Y}\|^2 + \|\hat{Z}\|_{L_{\Phi}^{1,2}}^2) = (1 - \alpha)E(|\hat{X}(T)|^2) + (\mu - 4l\alpha)(\|\hat{X}\|^2 + \|\hat{Y}\|^2 + \|\hat{Z}\|_{L_{\Phi}^{1,2}}^2) \end{aligned}$$

$0 < \alpha \leq \mu/(4l)$  인  $\alpha$  를 취하면  $E[\langle \hat{X}(\tau), \hat{Y}(\tau) \rangle] - \alpha E|\hat{X}(\tau)|^2 \geq 0$  이 성립된다.

그런데  $\hat{X}(\tau) = X^{\tau, x_1}(\tau) - X^{\tau, x_2}(\tau) = x_1 - x_2$  이므로

$$E\langle Y^{\tau, x_1}(\tau) - Y^{\tau, x_2}(\tau), x_1 - x_2 \rangle \geq \alpha E|x_1 - x_2|^2$$

이 성립된다.(증명 끝)

## 참고 문헌

- [1] 신명국 등; 수학, 4, 25, 주체103(2014).
- [2] 신명국 등; 조선수학학회지, 1, 76, 주체103(2014).
- [3] H. AbdulRahman et al.; arXiv;1301.1948v4[math.OC] 27, Aug, 2013.

# Lipschits Continuity and Weak Monotonicity of the Solution of Fractal Forward-Backward Stochastic Differential Equations

*Sin Myong Guk, Kim Song Ryon*

We proved the Lipschits continuity and weak monotonicity of  $Y^{\tau, x}(\tau)$  according to initial value  $x$ , for the solution  $(X^{\tau, x}(\cdot), Y^{\tau, x}(\cdot), Z^{\tau, x}(\cdot))$  of the fractal forward-backward stochastic differential equations of form

$$dX(t) = b(t, X_t, Y_t, Z_t)dt + \sigma(t, X_t, Y_t, Z_t)dB_t^{(H)}, \quad -dY(t) = f(t, X_t, Y_t, Z_t)dt - Z(t)dB_t^{(H)},$$

$$X(\tau) = x, \quad Y(T) = X(T), \quad \tau \leq t \leq T.$$

Where  $B^{(H)}(t)$  is  $m$ -dimensional fractal Brownian motion with Hurst parameter

$$H = (H_1, \dots, H_m) \in (1/2, 1)^m.$$

Key word: fractal forward-backward stochastic differential equation