

## 분수브라운운동에 관한 정-역방향확률 조종계의 최대값원리

신명국, 김현남

위대한 령도자 김정일동지께서는 다음과 같이 교시하시였다.

《기초과학을 끊임없이 심화발전시키지 않고서는 첨단과학기술을 연구도입할수도 없고 새로운 높은 수준의 과학기술을 연구개발할수도 없습니다.》(《김정일선집》증보판 제22권 21페이지)

우리는 분수브라운운동에 관한 정-역방향확률조종계의 최대값원리에 대한 연구를 진행하였다.

선행연구[2-4]에서는 위너형 또는 위너-뿔송형정-역방향조종계의 확률최대값원리에 대하여 연구하였다.

선행연구[4]에서는 위너형정-역방향확률조종계에 대하여 변분부등식을 얻고 그에 기초하여 최대값원리를, 선행연구[3]에서는 위너-뿔송형정-역방향확률조종계에 대하여 그것이 완전련립인 경우에 확률최대값원리를 밝혔다.

선행연구[2]에서는 분수브라운운동에 관한 확률조종계의 최대값원리를 정방향확률조종계에 대하여서만 고찰하였다.

이 논문에서는 분수브라운운동에 관한 한가지 정-역방향확률조종계를 제기하고 변분부등식을 얻은데 기초하여 확률최대값원리를 증명하였다.

다음과 같은 분수브라운운동에 관한 정-역방향확률조종계를 고찰하자.

$$\begin{aligned} dx_t &= f(x_t, y_t, v_t, t)dt + \sigma(t)dB_t^H \\ -dy_t &= g(x_t, y_t, v_t, t)dt - z_t dB_t^H \\ x(0) &= x_0, y(T) = h(x(T)) \end{aligned} \quad (1)$$

여기서 함수  $f, \sigma, g, h$  들은 각각

$$\begin{aligned} f &: \mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^k \times [0, T] \times \Omega \rightarrow \mathbf{R}^n \\ \sigma &: [0, T] \times \Omega \rightarrow \mathbf{R}^{n \times d} \\ g &: \mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^k \times [0, T] \times \Omega \rightarrow \mathbf{R}^n \\ h &: \mathbf{R}^n \rightarrow \mathbf{R}^n \end{aligned}$$

인 함수들이며  $B_t^H$  는  $d$  차원분수브라운운동이라고 하자.

$U$  는  $\mathbf{R}^k$  의 비지 않은 부분모임이고 모임

$$U_{ad} = \{v(\cdot) \in L_F^2([0, T]; \mathbf{R}^k) : v(t) \in U\}$$

는 허용조종모임이라고 하자. 목적은  $U_{ad}$  에서 소비범함수

$$J(v(\cdot)) = E\gamma(y(0)) \quad (2)$$

을 최소로 하는것이다.

먼저 필요한 기호약속과 가정을 하자.

$$(F, G) := E \int_D \langle F(t), G(t) \rangle dt$$

$$(F, G)_{L^1_\phi} := E \left[ \sum_i \int_D \int_D F_i(s) \cdot G_i(t) \phi_{H_i}(s, t) ds dt + \sum_{i,j} \left( \int_D D_{j,s}^\phi F_i(s) ds \right) \left( \int_D D_{i,t}^\phi G_j(t) dt \right) \right]$$

여기서  $F(t), G(t)$  는  $D \times \Omega$  에서 정의된 다차원우연과정이고  $D_{i,t}^\phi Y$  는 말라빈  $\phi$  도함수이다. 그리고

$$\|F\|^2 := (F, F) < \infty, \|F\|_{L^1_\phi}^2 := (F, F)_{L^1_\phi} < \infty$$

인 함수  $F$  전부의 모임을 각각  $L^2, L^1_\phi$  로 표시한다. 또한 해당하는 조건을 만족시키는 우연과정들에 대하여 다음의 기호를 약속한다.

$$V := (x, y), A(t, V) := \begin{pmatrix} -g \\ f \end{pmatrix}(t, V)$$

$$(A, V) := (-g, x) + (f, y)$$

$$(V, V) := \|V\|^2 = (x, x) + (y, y) := \|x\|^2 + \|y\|^2$$

그리고 다음의 조건들이 성립한다고 하자.

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

$$\exists \mu > 0; \forall V, V' \in L^2 \times L^2, (A - A', V - V') \leq -\mu \|V - V'\|^2$$

이다.

②  $f, g, \sigma, h, \gamma$  는 자기변수에 관하여 린속미분가능하며 다음의 조건을 만족시킨다.

$$|f_x| \leq C, |f_y| \leq C, |g_x| \leq C, |g_y| \leq C$$

$$|\gamma_y| \leq C(1 + |y|), h = Qx + R$$

여기서  $Q, R$  는 각각 적당한 차원을 가지는 상수행렬과 상수벡토르이며  $C$  는 상수이다.

$$\textcircled{3} \quad f(x_t, y_t, v_t, t) = \mu_1 y_t + l_1 v_t + \alpha(t)$$

$$g(x_t, y_t, v_t, t) = \mu_2 y_t + l_2 v_t + \beta(t)$$

라고 하자. 여기서  $\mu_1, \mu_2, l_1, l_2$  들은 상수들이며  $\alpha(t), \beta(t)$  들은  $t$  에 관한 함수들이다.

조건 ①-② 밑에서 방정식 (1)의 풀이  $(x_t, y_t, z_t) \in L^1_\phi$  가 유일존재한다.[1]

이 논문에서는 분수브라운운동에 관한 정-역방향확률조종문제 (1), (2)에 대하여 확률최대값원리를 증명한다.

## 1. 변분방정식과 변분부등식

$(u(\cdot), x(\cdot), y(\cdot), z(\cdot))$  는 조종문제 (1), (2)의 최량조종과 그에 대응하는 풀이라고 하고

$$u^\varepsilon(t) = \begin{cases} v, & \tau \leq t \leq \tau + \varepsilon \\ u(t), & \text{다른 경우} \end{cases}$$

와 같이 정의한다. 여기서  $\tau \in [0, T)$  이고  $\varepsilon > 0$  은 충분히 작은 정수이며  $v$  는  $\sup_{\omega \in \Omega} |v(\omega)| < \infty$

를 만족시키고  $U$ 에서 값을 가진다고 한다.

$u^\varepsilon(\cdot)$ 에 대응하는 방정식 (1)의 풀이를  $(x^\varepsilon(\cdot), y^\varepsilon(\cdot), z^\varepsilon(\cdot))$ 으로 표시하고 다음과 같은 변분방정식을 생각하자.

$$\begin{aligned} dx_1 &= [f_x x_1 + f_y y_1 + f(u^\varepsilon) - f(u)]dt \\ -dy_1 &= [g_x x_1 + g_y y_1 + g(u^\varepsilon) - g(u)]dt - z_1 dB_t^H \\ x_1(0) &= 0, y_1(T) = h_x(x(T))x_1(T) \end{aligned} \quad (3)$$

방정식 (3)에서 다음의 표시를 리용하였다.

$$\begin{aligned} f_x &:= f_x(x(t), y(t), u(t), t), \quad g_x := g_x(x(t), y(t), u(t), t) \\ f_y &:= f_y(x(t), y(t), u(t), t), \quad g_y := g_y(x(t), y(t), u(t), t) \\ f(u^\varepsilon) &:= f(x(t), y(t), u^\varepsilon(t), t), \quad f(u) := f(x(t), y(t), u(t), t) \\ g(u^\varepsilon) &:= g(x(t), y(t), u^\varepsilon(t), t), \quad g(u) := g(x(t), y(t), u(t), t) \end{aligned}$$

변분부등식을 얻는데 필요한 몇가지 보조정리를 보기로 하자.

보조정리 1 조건 ①-②가 성립하면 다음의 부등식이 성립한다.

$$E|x_1(T)|^2 \leq k\varepsilon, \quad E \int_0^T |x_1(s)|^2 ds \leq k\varepsilon, \quad E \int_0^T |y_1(s)|^2 ds \leq k\varepsilon, \quad E|y_1(0)|^2 \leq k\varepsilon, \quad \|z_1\|_{L_\phi^{1,2}}^2 \leq k\varepsilon \quad (4)$$

보조정리 2 조건 ①-③이 성립한다고 하자. 이때

$$\begin{aligned} E|x^\varepsilon(T) - x(T) - x_1(T)|^2 &= 0, \quad E|y^\varepsilon(0) - y(0) - y_1(0)|^2 = 0 \\ E \int_0^T |y_s^\varepsilon - y' - y_1|^2 ds &= 0, \quad E \int_0^T |x_s^\varepsilon - x - x_1|^2 ds = 0, \quad \|z_s^\varepsilon - z - z_1\|_{L_\phi^{1,2}}^2 = 0 \end{aligned} \quad (5)$$

이 성립한다.

정리 1 조건 ①-③ 밑에서 다음의 변분부등식이 성립한다.

$$E\gamma_y(y(0))y_1(0) \geq 0 \quad (6)$$

증명 보조정리 2와  $\gamma$  함수의 성질을 리용하면  $u(t)$ 가 최량조종이라는 데로부터

$$\begin{aligned} 0 &\leq E[\gamma(y^\varepsilon(0)) - \gamma(y(0))] = \\ &= E[\gamma(y^\varepsilon(0)) - \gamma(y(0) + y_1(0))] + E[\gamma(y(0) + y_1(0)) - \gamma(y(0))] \leq \\ &\leq CE|y(0) + y_1(0) - y(0)| + E\gamma_y(y(0))y_1(0) + o(\varepsilon) \leq E\gamma_y(y(0))y_1(0) + o(\varepsilon) \end{aligned}$$

이 성립하며 따라서  $E\gamma_y(y(0))y_1(0) \geq 0$ 이 나온다. (증명 끝)

## 2. 확률최대값원리

공액방정식을

$$\begin{cases} -dp = [f_x^* p + g_x^* q]dt - kdB_t^H \\ p(T) = -h_x^*(x(T))q(T) \\ -dq = [f_y^* p + g_y^* q]dt \\ q(0) = -\gamma_y(y(0)) \end{cases} \quad (7)$$

으로 놓고 해밀턴함수를

$$H(x, y, z, v, p, q, k, t) = \Delta \{ p, f(x, y, v, t) + q, g(x, y, v, t) + k, \sigma(t) \}$$

라고 하자.

정리 2 조건 ①—③이 성립한다고 하자.  $u(\cdot)$ 가 최량조종이고  $(x(\cdot), y(\cdot), z(\cdot))$ 는 그것에 대응하는 방정식 (1)의 풀이이며  $(p(\cdot), q(\cdot), k(\cdot))$ 를 식 (7)의 풀이라고 하자. 그때 확률 최대값원리

$$\begin{aligned} H(x(t), y(t), z(t), v, p(t), q(t), k(t), t) &\geq \\ &\geq H(x(t), y(t), z(t), u(t), p(t), q(t), k(t), t) \quad (\forall v \in U) \end{aligned} \quad (8)$$

가 성립한다.

## 참 고 문 헌

- [1] 신명국 등; 수학 4, 25, 주체103(2014).
- [2] B. Oksendal et al.; SIAM J. Control Optim., 48, 5, 2945, 2009.
- [3] Qingmeng Wei; Article ID 216053, 12, 2014.
- [4] Wensheng Xu; J. Austral. Math. Soc. Ser., 37, 172, 1995.

주체107(2018)년 6월 5일 원고접수

## A Maximum Principle for Forward-Backward Stochastic Control System Driven by Fractional Brownian Motion

Sin Myong Guk, Kim Hyon Nam

In this paper, we discuss the maximum principle for forward-backward stochastic control system driven by fractional Brownian motion. We define a forward-backward stochastic control system driven by fractional Brownian motion and prove a maximum principle with variational inequality.

Key words: fractional Brownian motion, fractal forward-backward stochastic differential equations, stochastic maximum principle