

가치확산과정을 리용한 다차원역방향확률미분방정식 초기값의 한가지 수치계산법

김문철, 리유정

역방향확률미분방정식은 편미분방정식리론과 확률조종, 금융수학을 비롯한 여러 분야에서 응용되는것으로 하여 효율적인 수치풀이방법에 대한 연구[1, 2]가 널리 진행되고있다.

가치확산과정에 의한 다차원반선형편미분방정식의 풀이표현공식을 제기한 선행연구 [3]의 착상에 기초하여 다차원역방향확률미분방정식 초기값의 한가지 수치계산방법을 제기하였다.

(Ω, \mathcal{F}, P) 가 완비확률공간이고 $W_t = (W_t^1, \dots, W_t^d)'$ 를 d 차원브라운운동, 상수 $T > 0$ 에 대하여 $\{\mathcal{F}_t\}_{0 \leq t \leq T}$ 는 이 브라운운동의 자연 σ -모임별증가족을 완비화한 러파기라고 하고 다음의 역방향확률미분방정식과 포물선형편미분방정식들을 고찰하자.

$$\begin{cases} X_t = x_0 + \int_0^t \sigma(s) dW_s \\ Y_t = \varphi(W_T) + \int_t^T f(s, X_s, Y_s, Z_s) ds - \int_t^T Z_s dW_s \end{cases} \quad (t \in [0, T]) \quad (1)$$

여기서 생성자 $f(t, x, y, z): [0, T] \times \mathbf{R}^d \times \mathbf{R} \times \mathbf{R}^d \rightarrow \mathbf{R}$ 는 다음형태의 함수이다.

$$f(t, x, y, z) = \sum_{l \in L} c_l(t, x) y^{l_0} \prod_{i=1}^m (z \cdot b_i(t, x))^{l_i}$$

여기서 L 은 \mathbf{Z}_+^{m+1} 의 부분모임이다.

$$\frac{\partial u}{\partial t} + \frac{1}{2} \sum_{i,j=1}^d \sum_{k=1}^d \frac{\partial^2 u}{\partial x_i \partial x_j} \sigma^{ik} \sigma^{jk} + f\left(t, x, u, \frac{\partial u}{\partial x} \cdot \sigma\right) = 0 \quad (2)$$

$$u(T, x) = \varphi(x) \quad (3)$$

$u(t, x)$ 가 편미분방정식 (2)의 풀이일 때 역방향확률미분방정식 (1)의 풀이 (Y_t, Z_t) 는 다음과 같다.

$$Y_t = u(t, X_t), \quad Z_t = \frac{\partial u}{\partial x}(t, X_t), \quad t \in [0, T] \quad (4)$$

선행연구[3]에서 편미분방정식의 확률적표현을 얻을 때 리용한 나이관련확률가치과정을 그대로 리용하며 기호들도 그대로 받아들인다.

$\rho: \mathbf{R}_+ \rightarrow \mathbf{R}_+$ 를 확률밀도함수, $(p_l)_{l \in L}$ 을 확률함수라고 하자.

도착시각에 분자는 확률 p_l 로 $|l|$ 개의 분자로 갈라진다.

$t=0$ 시각에 표식이 0인 1세대의 분자 (1)이 있다고 하고 $T_{(1)} := \tau_{(1)} \wedge T$ 를 이 분자의 도착시각이라고 하자.

$k = (k_1, \dots, k_{n-1}, k_n) \in \mathbf{N}^n$ 을 n 세대의 분자라고 하고 T_k 를 이 분자의 도착시각, $T_k < T$

이때 T_k 시각에 분자는 $|I_k|$ 개의 후대 (k_1, \dots, k_n, i) , $i=1, \dots, |I_k|$ 들로 갈라진다. $I_k = (l_0, \dots, l_m)$ 일 때 분자 k 의 후대들가운데서 l_i 개의 후대들의 표식을 i 로 놓는다. k 의 어미를 $k-$ 과 같이 표시하면 k 의 도착시각은 $T_k := (T_{k-} + \tau_k) \wedge T$ 이다. $k=(1)$ 일 때 $k- := \phi$, $T_\phi := 0$ 으로 놓는다. 여기에서 τ_k 들은 밀도가 ρ 인 독립동일분포하는 연속우연량들이고 I_k 들은 확률함수가 $(p_l)_{l \in L}$ 인 독립동일분포하는 리산우연량들이다.

이제 k 에 대하여 K_t^n 을 t 시각에 계안에 살아있는 분자들전부의 모임이라고 하고 $\bar{K}_t^n = \bigcap_{s \leq t} K_s^n$, $K_t = \bigcap_{n \geq 1} K_t^n$, $\bar{K}_t = \bigcap_{n \geq 1} \bar{K}_t^n$ 이라고 하자.

이제 $W_t^{(1)}$ 을 정의역이 $[0, T_{(1)}]$ 인 0에서 시작하는 d 차원브라운운동이라고 하고 $k \in \bar{K}_T \setminus \{(1)\}$ 에 대하여 W_t^k 를 정의역이 $[T_{k-}, T_k]$ 인 $W_{T_{k-}}^{k-}$ 에서 시작하는 d 차원브라운운동이라고 하면 $W_t^k := W_{T_{k-}}^{k-} + \Delta W_{t-T_{k-}}^k$ 이다. 여기서 ΔW^k 들은 독립인 표준브라운운동들이다.

$k \in \bar{K}_T$ 에 대하여 $X_t^k := X_{T_{k-}}^{k-} + \int_{T_{k-}}^t \sigma(s) dW_s^k$ 라고 하면 $(W^k)_{k \in \bar{K}_T}$ 는 0 시각에 0에서 시작하는

가지브라운운동이며 $(X^k)_{k \in \bar{K}_T}$ 는 0 시각에 x_0 에서 시작하는 가지확산과정이다.

가정 1 확산결수 $\sigma(t)$ 와 생성자 f 의 결수 $c_l(t, x)$, $b_{l,i}(t, x)$ 들은 유계연속함수들이며 종점조건 φ 는 유계립쉬츠함수이다.

가정 2 $C = 2\|\varphi\|_\infty$ 에 대하여 식 (1)의 $l(y) = \sum_i c_i |y_C|^i$ 는 유계, L 을 $l(y)$ 의 립쉬츠

결수라고 할 때 $T \leq \min\left\{\frac{C}{2\|l(y)\|_\infty}, \frac{1}{L}\right\}$ 이 성립한다.

가정 3 확률함수 $(p_l)_{l \in L}$ 는 $\sum_{l \in L} |l| p_l < \infty$ 를 만족시키고 밀도함수 $\rho: \mathbf{R}_+ \rightarrow \mathbf{R}_+$ 는 연

속이며 구간 $[0, T]$ 에서 엄격히 증가한다. 그리고 $\bar{F}(T) := \int_T^\infty \rho(t) dt > 0$ 이 성립한다.

정리 1 가정 1, 2가 성립할 때 역방향확률미분방정식 (1)은 풀이 (Y, Z) 를 가진다.

이제 $(X^{t,x}, Y^{t,x}, Z^{t,x})$ 를 다음의 역방향확률미분방정식의 풀이라고 하자.

$$\begin{cases} X_s^{t,x} = x + \int_t^s \sigma(s) dW_s \\ Y_s^{t,x} = g(X_T^{t,x}) + \int_s^T f(s, X_s^{t,x}, Y_s^{t,x}, Z_s^{t,x}) ds - \int_s^T Z_s^{t,x} dW_s \end{cases} \quad (s \in [t, T]) \quad (5)$$

정리 2 가정 1, 2가 성립할 때 $u(t, x) := Y_t^{t,x}$ 는 편미분방정식 (2), (3)의 점성풀이로 된다.

$\sigma(t) = \sigma_0$ 인 경우를 논의한다.

t 시각에 x 에서 시작되는 가지확산과정 $X^{k,t,x}$ 를 생각하자.

$k \in \bar{K}_T$ 에 대하여

$$\begin{aligned} \zeta_k &:= \mathbf{1}_{\{\theta_k=0\}} + \mathbf{1}_{\{\theta_k \neq 0\}} \sigma_0 \left(\frac{W_{T_k}^{k,t,x} - W_{T_{k-}}^{k,t,x}}{\tau_k} \right)^T \cdot b_{I_{k-}, \theta_k}(T_{k-}, X_{T_{k-}}^{k,t,x}) \\ \psi^{t,x} &:= \left[\prod_{k \in K_T} \frac{\varphi(X_T^{k,t,x}) - \varphi(X_{T_{k-}}^{k,t,x}) \mathbf{1}_{\{\theta_k \neq 0\}}}{\bar{F}(\Delta T_k)} \zeta_k \right] \left[\prod_{k \in \bar{K}_T \setminus K_T} \frac{c_{I_k}(T_k, X_{T_k}^{k,t,x})}{p_{I_k}} \frac{\zeta_k}{\rho(\Delta T_k)} \right] \end{aligned} \quad (6)$$

라고 하자.

L_φ 를 φ 의 립쉬츠결수, $B_0^\infty(L_g) := \{(x_1, \dots, x_d) \in \mathbf{R}^d : |x_i| \leq L_g\}$,

$$\begin{aligned} C_{1,q} &:= \|\varphi\|_\infty^q \vee \sup_{\substack{0 \leq t < s \leq T, x \in \mathbf{R}^d \\ i=1, \dots, m, b_0 \in B_0^\infty(L_\varphi)}} E \left[\left(b_0 \cdot (X_s^{t,x} - x) \right) \left(\frac{W_s - W_t}{s-t} \right)^T \cdot b_i(t, x) \right]^q \\ C_{2,q} &:= \sup_{\substack{0 \leq t < s \leq T, x \in \mathbf{R}^d \\ i=1, \dots, m}} E \left[\left| \sqrt{s-t} \left(\frac{W_s - W_t}{s-t} \right)^T \cdot b_i(t, x) \right|^q \right] \\ \hat{C}_{1,q} &:= \frac{C_{1,q}}{\bar{F}(T)^{q-1}}, \quad \hat{C}_{2,q} := C_{2,q} \sup_{l \in L, t \in (0, T]} \left(\frac{\|c_l\|_\infty}{p_l} \frac{t^{-q/(2(q-1))}}{\rho(t)} \right)^{q-1} \end{aligned}$$

라고 표시하자.

가정 4 어떤 $q > 1$ 에 대하여 다음 두 조건중 하나가 성립한다.

$$\begin{aligned} C_{1,q} \left(\frac{1}{\bar{F}(T)} \right)^q &\leq 1, \quad \sup_{l \in L, t \in (0, T]} C_{2,q} \left(\frac{\|c_l\|_\infty}{p_l} \frac{1}{\sqrt{t} \rho(t)} \right)^q \leq 1 \\ T &< \int_{\hat{C}_{1,q}}^{\infty} (\hat{C}_{2,q} \sum_{l \in L} \|c_l\|_\infty x^{|l|})^{-1} dx \end{aligned}$$

정리 3 가정 1-4가 성립되고 편미분방정식 (2)-(3)의 점성풀이 $v(t, x)$ 가 존재하면 유일하며 $Y_t = v(t, W_t)$ 이다. 여기서 $v(t, x) := E[\psi^{t,x}]$ 이다. 이때 $Y = v(t, W_t)$ 가 성립한다. 또한 $q \geq 2$ 에 대하여 가정 4가 성립하면 $E[|\psi^{t,x}|^2] < \infty$ 가 성립한다.

정리 2, 3으로부터 $Y_t^{t,x} = v(t, x) = E[\psi^{t,x}]$ 이므로 식 (5)의 풀이의 0시각의 값은 우연량 ψ^{0,x_0} 의 수학적기대값과 같다. 즉

$$\tilde{Y}_{0,M} := \frac{1}{M} \sum_{i=1}^M \psi_i^{0,x_0} \quad (7)$$

이 성립한다. 여기서 ψ_i^{0,x_0} 들은 식 (6)의 ψ^{0,x_0} 과 독립이며 동일분포하는 우연량들이다.

정리 3에 의하여 $\text{var}[\psi^{0,x_0}] < \infty$ 이므로 $\tilde{Y}_{0,M}$ 은 Y_0 으로 거의수렴한다.

론문에서 제기한 식 (7)의 수렴성과 효과성을 검증하기 위한 실험을 진행하였다.

$T=0.1$, $\rho(t) = \lambda \exp(-\lambda t)$ 로 놓고 수치실험을 진행하였으며 이러한 모의를 10번 진행하여 평균과 표준편차, 실행시간을 평가하였다.

실례 다음의 역방향확률미분방정식을 논의하자.

$$\begin{cases} X_t = \int_0^t \sigma_0 dW_s \\ Y_t = \frac{\exp(b \cdot X_T + T)}{\exp(b \cdot X_T + T) + 1} + \int_t^T \sigma_0 \left(Y_s - \frac{2 + \sigma_0^2 d}{2\sigma_0^2 d} \right) (Z_s \cdot b) ds - \int_t^T Z_s dW_s \end{cases} \quad (0 \leq t \leq T) \quad (8)$$

여기서 $\sigma_0 = 0.25 \cdot \mathbf{I}_{d \times d}$, $b = (1, \dots, 1)^T$, $d = 100$ 이다.

확률미분방정식의 해석적풀이는 $Y_t = \frac{\exp(X_t \cdot b + t)}{\exp(X_t \cdot b + t) + 1}$ 이다.

$T = 0.1$, $(p_l)_{l \in L} = (1/2, 1/2)$ 로 놓는다. $t = 0$ 에서의 풀이는 $Y_0 = 0.5$ 이다.

M , λ 값들에 따르는 수치실험결과들을 얻는다.(표)

표. 수치실험결과

반복회수(M)/회	1 000			10 000			100 000		
$1/\lambda$	0.2	0.1	0.05	0.2	0.1	0.05	0.2	0.1	0.05
평균	0.509	0.519	0.498	0.508	0.525	0.540	0.519	0.516	0.516
표준편차	0.038	0.024	0.034	0.017	0.029	0.054	0.018	0.004	0.006
실행시간/s	11.0	18.0	36.3	110.8	173.0	365.8	1100.9	1726.2	3643.5

실험결과를 통하여 논문에서 제기한 가지확산과정을 리용한 다차원역방향확률미분방정식의 수치풀이도식이 효과적이라는것을 알수 있다.

참 고 문 헌

- [1] 김일성 중합대학학보 수학, 64, 4, 10, 주체107(2018).
- [2] D. Ding et al.; Comput. Stat., 32, 1357, 2017.
- [3] L. Henry et al.; arXiv:1603.01727. 2016.

주체109(2020)년 3월 15일 원고접수

A Numerical Calculation Method for Initial Value of Multi-Dimensional Backward Stochastic Differential Equations via Branching Diffusion Process

Kim Mun Chol, Ri Yu Jong

In this paper, we propose a numerical method for a class of multi-dimensional backward stochastic differential equations using branching diffusion process and Monte Carlo method.

Keyword: multi-dimensional backward stochastic differential equation