

두수준피카드반복법에 기초한 고차원역방향확률 미분방정식의 한가지 수치풀이방법

박철규, 김문철

경애하는 최고령도자 김정은동지께서는 다음과 같이 말씀하시였다.

《과학연구부문에서는 나라의 경제발전과 인민생활향상에서 전망적으로 풀어야 할 문제들과 현실에서 제기되는 과학기술적문제들을 풀고 첨단을 돌파하여 지식경제건설의 지름길을 열어놓아야 합니다.》

역방향확률미분방정식은 최량조종, 금융수학을 비롯한 여러 분야에서 중요하게 리용되는것으로 하여 효율적인 수치풀이방법에 대한 연구가 널리 진행되고있다.

선행연구[2]에서는 우연걸음을 리용한 수치도식을 제기하고 약수렴성을 증명하였으며 선행연구[3]에서는 시공간분할과 θ -도식에 기초하여 분할직경에 관하여 높은 차수로 수렴하는 수치도식을 제기하였다.

선행연구[1]에서는 몽떼-까를로방법과 여러수준피카드반복법에 기초하여 새로운 수치풀이방법을 제기하였는데 이 방법은 계산량이 차원수와 오차의 거꾸에 관하여 다항식 정도로 증가하는 도식으로서 100차원이상의 역방향확률미분방정식의 풀이도 충분히 모의할수 있는 방법이다.

론문에서는 선행연구[1]에 기초하여 고차원역방향확률미분방정식의 한가지 수치풀이방법을 제기하였다. 이 방법은 선행연구[1]의 도식과 달리 여러수준피카드반복법이 아니라 두수준피카드반복법을 리용하며 같은 정도의 오차수준에 대하여 계산량이 작은 우점이 있다.

상수 $T > 0$ 에 대하여 (Ω, \mathcal{F}, P) 가 완비확률공간, $W_t = (W_t^1, \dots, W_t^d)^T$ 를 이우에서 정의된 d 차원브라운운동, $\{\mathcal{F}_t\}_{0 \leq t \leq T}$ 는 이 브라운운동의 자연려파에 모든 P -령모임을 포함하도록 확장한 모임벌증가족이라고 하자.

이때 확률토대 $(\Omega, \mathcal{F}, P, \{\mathcal{F}_t\}_{0 \leq t \leq T})$ 우에서 정의된 마르코브형역방향확률미분방정식

$$y_t = \varphi(W_t) + \int_t^T f(s, y_s) ds - \int_t^T z_s dW_s, \quad t \in [0, T] \quad (1)$$

를 론의한다.

두수준피카드반복법에 기초한 수치풀이도식은 다음과 같다.

초기단계 ($n < 2$)

$$y_0(t, x) = 0, \quad z_0(t, x) = 0 \quad (2)$$

$$y_1(t, x) = \frac{1}{M} \sum_{i=1}^M \varphi(x + W_{T-t}^{(1, i)}) + \sum_{j=1}^Q w_{1, j} f(t_{1, j}, 0) \quad (3)$$

$$z_1(t, x) = \frac{1}{M} \sum_{i=1}^M \varphi(x + W_{T-t}^{(1, i)}) \frac{W_{T-t}^{(1, i)}}{T-t} + \sum_{j=1}^Q \frac{w_{1, j}}{M} \sum_{i=1}^M f(t_{1, j}, 0) \frac{W_{t_{1, j}-t}^{(1, i)}}{t_{1, j}-t}$$

반복단계 ($n \geq 2$)

$$y_n(t, x) = \frac{1}{M} \sum_{i=1}^M y_{n-1}^i(t, x) + \sum_{j=1}^Q \frac{w_{n,j}}{M} \sum_{i=1}^M [f(t_{n,j}, y_{n-1}(t_{n,j}, x + W_{t_{n,j}-t}^{(n,i)})) - f(t_{n,j}, y_{n-2}(t_{n,j}, x + W_{t_{n,j}-t}^{(n,i)}))] \quad (4)$$

$$z_n(t, x) = \frac{1}{M} \sum_{i=1}^M z_{n-1}^i(t, x) + \sum_{j=1}^Q \frac{w_{n,j}}{M} \sum_{i=1}^M [f(t_{n,j}, y_{n-1}(t_{n,j}, x + W_{t_{n,j}-t}^{(n,i)})) - f(t_{n,j}, y_{n-2}(t_{n,j}, x + W_{t_{n,j}-t}^{(n,i)}))] \frac{W_{t_{n,j}-t}^{(n,i)}}{t_{n,j}-t} \quad (5)$$

여기서 $W_{s-t}^{(n,i)}$ 는 n 번째 반복단계에서 기대값근사를 위하여 리용하는 i 번째 d 차원정규 분포우연량을 나타내는데 반복법의 서로 다른 단계에서 리용하는 우연량들은 서로 독립이며 같은 단계에서도 $W_{s-t}^{(n,i)}$ 들과 $W_{s-t}^{(n,j)}$ 들은 모두 서로 독립이다. $y_{n-1}^i(t, x)$, $z_{n-1}^i(t, x)$ 는 각각 $y_{n-1}(t, x)$, $z_{n-1}(t, x)$ 와 동일분포하는 독립우연량들을 의미한다.

매 단계에서 시간변수에 관한 적분을 Q 점가우스-르장드르구적법으로 근사시켰고 $(t_{n,1}, \dots, t_{n,Q}) \subset [t, T]$ 는 구적점들이고 $w_{n,j}$ 는 구적점 $t_{n,j}$ 에서의 무게결수를 나타낸다.

명제 1 충분히 미끈한 실함수 $g: [a, b] \rightarrow \mathbf{R}$ 가 $\forall n \in \mathbf{N}, \forall t \in [0, T], g^{(2n)}(t) \geq 0$ 을 만족시키면 $\forall q \in \mathbf{N}, \int_{[a,b]} g(t)dt = \sum_{j=1}^q w_j g(t_j) \leq \int_a^b g(t)dt$ 가 성립된다. 여기서 $\int_{[a,b]} g(t)dt = \sum_{j=1}^q w_j g(t_j)$ 는 $\int_a^b g(t)dt$ 의 q 차르장드르근사이다.

명제 2 $\forall n \in \mathbf{N}, \sqrt{2\pi n} (n/e)^n \leq n! \leq \sqrt{2\pi n} (n/e)^n e^{1/12}$

오차평가를 진행하는데 필요한 가정들은 다음과 같다.

가정 1 생성자 $f(s, y)$ 는 y 에 관하여 립쉬츠연속이며 $f(s, 0)$ 은 유계이다. 즉

$$\exists C_f > 0, \forall y_1, y_2 \in \mathbf{R}, \forall s \in [0, T], |f(s, y_1) - f(s, y_2)| \leq C_f |y_1 - y_2|$$

$$\exists C_0 > 0, \forall s \in [0, T], |f(s, 0)| \leq C_0$$

가정 2 종점조건함수 $\varphi(x)$ 는 대역적으로 유계이다. 즉

$$\exists C_\varphi > 0, \forall x \in \mathbf{R}^d, |\varphi(x)| \leq C_\varphi$$

가정 3 방정식 (1)의 실지풀이 $y(t, x)$ 는 대역적으로 유계이다.

$$\exists C_y > 0, \forall t \in [0, T], x \in \mathbf{R}^d, |y(t, x)| \leq C_y$$

가정 4 임의의 $t \in [0, T], x \in \mathbf{R}^d$ 에 대하여 $[t, T]$ 에서 정의되는 함수

$$F(s) = E[f(s, y(s, x + W_{s-t}))], \quad G(s) = E[f(s, y(s, x + W_{s-t}))W_{s-t}/(s-t)]$$

는 s 에 관하여 충분히 미끈하며 그 도함수들도 모두 유계이다. 즉

$$\exists C_d > 0, \forall t \in [0, T], x \in \mathbf{R}^d, \sup_{s \in [t, T], k \in \mathbf{N}} F^{(k)}(s) \leq C_d, \quad \sup_{s \in [t, T], k \in \mathbf{N}} G^{(k)}(s) \leq C_d$$

다음의 정리는 근사도식 (2)-(5)의 오차에 대한 평가로서 논문의 기본결과이다.

정리 (y, z) 가 역방향확률미분방정식 (1)의 풀이라고 할 때 가정 1-4하에서 도식 (2)-(5)에 의하여 정의되는 근사열 (y_n, z_n) 에 대하여 다음의 평가가 성립된다.

$$\begin{aligned} |(y - E^n[y_n])(t, x)| &\leq nC_3C_d Q^{1/2} \left(\frac{e}{8Q}\right)^{2Q} + C_1 \left(\frac{C_2}{\sqrt{M}}\right)^{n-1} e^{C_f\sqrt{M}(T-t)(1+1/C_2)} + \frac{C_y(T-t)^n C_f^n}{n!} \\ (E^n[(y_n - E^n y_n)^2](t, x))^{1/2} &\leq C_1 \left(\frac{C_2}{\sqrt{M}}\right)^{n-1} e^{C_f\sqrt{M}(T-t)} \end{aligned}$$

여기서 직적공간 $(\Omega_n, \mathcal{F}_n, P_n) = (\underbrace{\Omega \times \Omega \times \cdots \times \Omega}_n, \underbrace{\mathcal{F} \otimes \mathcal{F} \otimes \cdots \otimes \mathcal{F}}_n, \underbrace{P \times P \times \cdots \times P}_n)$ 우에서의 기대값과 분산을 각각 $E^n[\cdot], \text{Var}^n[\cdot]$ 으로, $(\Omega_n, \mathcal{F}_n, P_n)$ 에서의 L_p -노름을 $\|\cdot\|_{n,p}$ 로 표시한다. C_1, C_2, C_3 은 T, C_f, C_y, C_0, C_d 에만 관계되는 상수이다.

증명 $\mu_n(t) := \sup_{x \in \mathbf{R}^d} |(y - E^n[y_n])(t, x)|$ 로 정의하면 가정 3으로부터 $\mu_0(t) \leq C_y$ 이며 다음의 식이 성립된다.

$$\begin{aligned} \mu_n(t) &\leq \left(\varepsilon_n(t) + C_f \int_{[t, T]} \tilde{\varepsilon}_{n-1}(s_1) ds_1 + \cdots + C_f^{n-1} \int_{[t, T]} \int_{[s_1, T]} \cdots \int_{[s_{n-2}, T]} \tilde{\varepsilon}_1(s_{n-1}) ds_{n-1} \cdots ds_1 \right) + \\ &+ \sum_{k=1}^n C_f^k \int_{[t, T]} \int_{[s_1, T]} \cdots \int_{[s_{k-1}, T]} \tilde{v}_{n-k}(s_k) ds_k \cdots ds_1 + C_f^n \int_{[t, T]} \int_{[s_1, T]} \cdots \int_{[s_{n-1}, T]} \tilde{\mu}_0(s_n) ds_n \cdots ds_1 \end{aligned} \quad (6)$$

명제 1, 2로부터 식 (6)의 오른변의 첫 항은 다음의 관계를 만족시킨다.

$$\begin{aligned} \varepsilon_n(t) + C_f \int_{[t, T]} \tilde{\varepsilon}_{n-1}(s_1) ds_1 + \cdots + C_f^{n-1} \int_{[t, T]} \int_{[s_1, T]} \cdots \int_{[s_{n-2}, T]} \tilde{\varepsilon}_1(s_{n-1}) ds_{n-1} \cdots ds_1 &\leq \\ &\leq (n-1)Q^{1/2}C_3C_d \left(\frac{e}{8Q}\right)^{2Q} \leq nC_3C_d Q^{1/2} \left(\frac{e}{8Q}\right)^{2Q} \end{aligned} \quad (7)$$

여기서 $C_3 = \frac{e^{1/3}\pi^{1/2}}{2} \sup_{k \in \mathbf{N}} \frac{T^{2Q+k}}{(2Q+1) \cdots (2Q+k)} < \infty$ 이다.

한편 함수 e^x 의 령점에서의 테일러전개로부터 다음의 식이 성립된다.

$$\forall n \in \mathbf{N}, \exists \xi < x, e^x - \left(1 + x + \frac{x^2}{2} + \cdots + \frac{x^n}{n!}\right) = \frac{e^\xi x^{n+1}}{(n+1)!} \leq \frac{e^x x^{n+1}}{(n+1)!}$$

식 (6)의 오른변의 둘째 항을 평가하자.

명제 1로부터 다음의 식들이 성립된다.

$$\begin{aligned} C_f \int_{[t, T]} \tilde{v}_{n-1}(s_1) ds_1 &\leq C_1 C_2^{n-1} \left(\frac{1}{\sqrt{M}}\right)^{n-1} e^{C_f\sqrt{M}(T-t)} \frac{C_f\sqrt{M}(T-t)}{C_2} \\ C_f^2 \int_{[t, T]} \int_{[s_1, T]} \tilde{v}_{n-2}(s_2) ds_2 ds_1 &\leq C_1 C_2^{n-1} \left(\frac{1}{\sqrt{M}}\right)^{n-1} e^{C_f\sqrt{M}(T-t)} \frac{(C_f\sqrt{M}(T-t))^2}{2C_2^2} \end{aligned}$$

일반적으로 다음의 식이 성립된다.

$$C_f^k \int_{[t, T]} \int_{[s_1, T]} \cdots \int_{[s_{k-1}, T]} \tilde{v}_{n-k}(s_k) ds_k \cdots ds_1 \leq C_1 C_2^{n-1} \left(\frac{1}{\sqrt{M}}\right)^{n-1} e^{C_f\sqrt{M}(T-t)} \frac{(\sqrt{M}C_f(T-t))^k}{k!C_2^k}$$

그러므로

$$\sum_{k=1}^n C_f^k \int_{[t, T]} \int_{[s_1, T]} \cdots \int_{[s_{k-1}, T]} v_{n-k}(s_k) ds_k \cdots ds_1 \leq C_1 \left(\frac{C_2}{\sqrt{M}} \right)^{n-1} e^{C_f \sqrt{M} (T-t)(1+1/C_2)} \quad (8)$$

마찬가지로 식 (6)의 오른쪽의 마지막항은 다음의 식을 만족시킨다.

$$C_f^n \int_{[t, T]} \int_{[s_1, T]} \cdots \int_{[s_{n-1}, T]} \mu_0(s_n) ds_n \cdots ds_1 \leq \frac{C_y (T-t)^n C_f^n}{n!} \quad (9)$$

식 (7)–(9)를 식 (6)에 넣으면

$$\mu_n(t) \leq n C_3 C_d Q^{1/2} \left(\frac{e}{8Q} \right)^{2Q} + C_1 \left(\frac{C_2}{\sqrt{M}} \right)^{n-1} e^{C_f \sqrt{M} (T-t)(1+1/C_2)} + \frac{C_y (T-t)^n C_f^n}{n!}$$

이 성립된다.(증명끝)

이와 같이 도식 (2)–(5)는 선행연구[1]에서 제기한 여러수준피카드반복도식과 매우 유사하며 정리 1로부터 선행연구[1]와 같은 수준의 오차를 달성할수 있다는것을 알수 있다. 특히 식 (4), (5)에서 보는바와 같이 (t, x) 에서 n 번째 반복결과를 구하기 위해서는 같은 시공간점에서 $n-1$ 번째 반복결과를 구해야 한다. 이로부터 식 (4)의 오른쪽에서 두번째 항의 매 항

$$f(t_n, j, y_{n-1}(t_n, j, x + W_{t_n, j-t}^{(n, i)})) - f(t_n, j, y_{n-2}(t_n, j, x + W_{t_n, j-t}^{(n, i)}))$$

를 계산할 때 두번째 항은 앞의 항을 계산할 때의 리용값을 그대로 리용할수 있으며 계산량을 훨씬 줄일수 있게 한다.

이로부터 도식 (2)–(5)의 계산량은 차원수와 오차에 관하여 다같이 다항식정도로 증가하며 여러수준피카드반복도식에 비하여 효율적이라는것을 알수 있다.

참 고 문 헌

- [1] M. Hutzenthaler et al.; arXiv, 1708.03223, 2017.
- [2] J. Ma et al.; Ann. Appl. Probab., 12, 302, 2002.
- [3] W. Zhao et al.; SIAM J. Numer Anal., 4, 1369, 2010.

주체108(2019)년 6월 10일 원고접수

A Numerical Scheme for High-Dimensional Backward Stochastic Differential Equations Based on Two-Level Picard Iteration

Pak Chol Gyu, Kim Mun Chol

We propose a new numerical scheme for high-dimensional backward stochastic differential equations based on two-level Picard iteration.

Key words: high-dimension, two-level Picard iteration