

## 確率微分方程式の解の近似について

九大工 国田寛 (Hirosi Kunita)

序 確率微分方程式は、工学の問題ではラニダムな外力又は擾乱の作用したダイナミカルシステムを記述する方程式と理解されてい。最もよく論じられるのは次の型の方程式である。

$$'1) \quad \frac{d\alpha}{dt} = F(t, \alpha) + G(t, \alpha)w(t).$$

ただし  $F(t, \alpha)$  及び  $G(t, \alpha)$  は それらが連続なベクトル関数、 $n \times r$ -行列値関数であり  $\alpha$  についてはすこしかいつ徴あるは有界である。 $w(t)$  はいわゆるノイズで、平均が 0、自己相関関数  $\text{cov}(w(t), w(s))$  が  $f(t-s)$  の定常確率過程である。

$f$  が 0 でないすこしかいつ徴の場合は、 $w(t)$  を correlated noise という。

一方  $f(t)$  がデイラックのデルタ関数のとき、持えるガウス過程  $w(t)$  を white noise という。したがって white noise

は各時刻ごとに独立でパワーが無限大のガウス過程である。しかし實際にはそのような確率過程は存在せず、超過程をしめて定義可能である。そこで厳密には white noise の代りにブラウン運動による確率積分を用いて、方程式(1)を積分方程式の形で定式化する。その際確率積分の定義によつて直ちに解が得らるるので注意が必要である。最もよく使われるものは伊藤積分を用いた伊藤-Stratonovich の方程式と、Stratonovich 積分を用いた伊藤-Stratonovich の方程式である。前者は次の形に表わされる。

$$(2) \quad x_t = x_0 + \int_0^t F(\tau, x_\tau) d\tau + \int_0^t G(\tau, x_\tau) dB_\tau$$

ここで  $B_t = (B_t^1, \dots, B_t^r)$  は  $r$ -次元ブラウン運動であり、 $\int_0^t G(\tau, x_\tau) dB_\tau$  は伊藤積分を表す。また伊藤-Stratonovich の確率微分方程式は次式であらわされる。

$$(3) \quad x_t = x_0 + \int_0^t F(\tau, x_\tau) d\tau + \int_0^t G(\tau, x_\tau) \circ dB_\tau$$

ここで  $\int_0^t G(\tau, x_\tau) \circ dB_\tau$  は Stratonovich 積分を表す。伊藤積分と Stratonovich 積分の定義と其の関係については Ikeda-Watanabe の本 [4] を参照のこと。

伊藤又は伊藤-Stratonovich 方程式の解  $x_t$  は  $t$  につれて滑らかでないため、現実のランダムな現象を忠実に反映したもの

では何<sup>か</sup>との批判がある。実際解<sup>る</sup>とはその  $\frac{1}{2}$ -Hölder 連続な  
函数である。これは伊藤の方程式<sup>が</sup>現実のモデルを理想化し  
抽象化して表現したものであるからである。現実のモデル  
では方程式(1) の  $w(t)$  は white noise ではなく correlated  
noise であると過度の影響を受けるが、相関函数  $p(t)$  はモデル  
より函数に近いと考えるのが自然である。例えば  $p(t)=$   
 $\frac{1}{\varepsilon} e^{-\frac{1}{\varepsilon^2} t^2}$  ( $\varepsilon$  は十分小)。このとき与えられる  $w(t)$  はその連続  
函数となるから確率論微分方程式(1) の解はただちにおり  
ことが出来る。しかし解はマルコフ性をもつて、その分布を  
求めることも困難である。このに反し伊藤の方程式的解はマ  
ルコフ性をもち、その推移確率は二階の放物型確率微分方程式<sup>を</sup>  
解くことによって得られる。またこのことが原因となり、  
フィルター理論における correlated noise の場合<sup>は特例を</sup>  
場合を除いてカルマンフィルターの様な簡単なアルゴリズムを  
求めることが出来ない。この様に理論的には correlated noise  
の場合の方程式(1) よりも伊藤又は伊藤-Ito-Lichtenwalch 方程  
式の解の方がより単純な構造をもつて居る。故に  $w(t)$  が  
white noise に近い correlated noise の場合の(1) の解が  
(2) 又は(3) の解に近いことが示されることは、伊藤の確率微分  
方程式の理論が現実の問題に適用可能であることが保証  
されるであろう。

以上伊藤の確率微分方程式の解の近似理論の重要な性質と工学の問題との関係で強調したのが数学的にも興味ある問題を含んでる。例えは "Hrock-Venadhan [7]" は確率過程の support を決定するために近似理論を利用した。最近は Malliavin, Bismut, Ikeda-Watanabe 等が確率微分方程式の解の意義する微分同型の流れの研究の後に近似理論を適用して "3 の報告では山々の研究を紹介すると共に筆者が最近興味をもつてる問題について述べた"。

尚解の収束の概念には強収束と弱収束があるのを、 $\Rightarrow$  の節に別けて論ずることにする。

### 1. 解の強収束

伊藤の確率微分方程式 (2) 又は伊藤 - Itô の確率微分方程式 (3) における最後の確率積分の項は通常のスケール積分とみなすことは出来ない。グラウニ運動  $B_t$  が  $t$  の有界変動函数であるからである。そこで  $B_t$  を区分的に行めらかなる確率過程の列  $B_t^{(n)}$ ,  $n=1, 2, \dots$  で近似し、各  $B_t^{(n)}$  に対する確率微分方程式の解が (2) 又は (3) の解と近似してはどうかを考へよう。まず確率過程の列の強収束の定義から始めよ。

定義.  $B_t^{(n)}$ ,  $n=1, 2, \dots$  を連続な確率過程の列とする。ある連続な確率過程  $\overline{B}_t$  があれば

$$E \left[ \sup_{t \in [0, T]} |x_t^{(n)} - x_t|^2 \right] \rightarrow 0$$

$x_t$  が  $t_2$  すと  $\exists$ ,  $x_t^{(n)}$  は  $x_t$  の強収束する  $\exists$  う.

今  $B_t^{(n)}$ ,  $n=1, 2, \dots$  を ブラウニ運動に 強収束する  $\exists$  とし、各  $n$  に対する  $\times$  次の確率微分方程式を 考えよ.

$$(4) \quad \frac{dx}{dt} = F(t, x) + G(t, x) \dot{B}_t^{(n)}, \quad \dot{B}_t^{(n)} = \frac{d}{dt} B_t^{(n)}$$

時刻  $t=0$  で 初期値  $\exists$  通し解  $\psi_t^{(n)}$  あらわす. 時間微分の  $\exists$   $\dot{B}_t^{(n)}$ ,  $n=1, 2, \dots$  は 強収束しないの  $\exists$  解の  $\exists$   $\psi_t^{(n)}$ ,  $n=1, 2, \dots$  も必ずしも 強収束しない. 特殊な近似  $\dot{B}_t^{(n)}$  に対しての 2 強収束が証明されてる. 代表的な  $\exists$  とし折線近似と mollifier 近似によつて考える.

(a) 折線近似. 時間  $[0, T]$  の分割  $\frac{k}{n}$ ,  $k=0, 1, 2, \dots, 12$  おいて  $\exists$  ブラウニ運動の道  $B_{\frac{k}{n}}$  を 折線で 繋んで  $B_t^{(n)}$  を 定義する. すなはち.

$$\dot{B}_t^{(n)} = n \left( B_k - B_{\frac{k}{n}} \right) \left( t - \frac{k}{n} \right) + B_{\frac{k}{n}} \quad \frac{k}{n} \leq t \leq \frac{k+1}{n} \quad \forall t.$$

$\therefore B_t^{(n)}$  に対する (4) の 解  $\psi_t^{(n)}$  は 伊藤-Ito 方程式の解に 強収束することがわかる(2). ( Wong-Zakai [8], Itô-och-Varadhan [7], Skoda-Watanabe [4], Bismut [2] ).  $\therefore a \geq \frac{1}{n}$  相関関数  $\rho(t)$  は  $\rho(t) = n$  if  $|t| \leq \frac{1}{n}$ ,  $= 0$  if  $|t| > \frac{1}{n}$  である.

(e) Mollifier 近似.  $\psi(t) \in \text{BMO}([0, 1])$  は含む山の非直線の滑らかさを失うが、  
 実際  $\int_0^t \psi(s) ds = 1/3 + t/2$  とす。  $\psi_n(t) = n\psi(nt)$  とおき  
 $B_t^{(n)} = \int_{t-\frac{1}{n}}^t \psi_n(t-s) B_s ds$   
 とおくと、 $B_t^{(n)}$  は  $t$  に  $\rightarrow$  の滑らかさを保つ過程で  $B_t$  に強収束する。  
 この  $B_t^{(n)}, n=1, 2, \dots$  は  $B_t$  の mollifier 近似と呼ぶ。また  
 その解の列は伊藤-Stratonovich の確率微分方程式の解に強収束する：これが伊藤の定理（Ikeda-Watanabe [4]）。

(c) 上述の (a), (b) を含む更に一般の近似が Ikeda-Nakao-Yamato [3] による高橋から山田。採用する解の列  $\psi_t^{(n)}$  は強収束するが、この極限は必ずしも伊藤-Stratonovich の方程式の解に収束せず、それに補正項を加えた方程式の解に強収束する。

$$(5) \quad d\chi_t = F(t, \chi_t) dt + G(t, \chi_t) \circ dB_t + \sum_{k, \ell} \gamma_{k, \ell} [F_k, F_\ell](t, \chi_t) dt$$

$\gamma_{k, \ell}$  ( $\gamma_{k, \ell}$ ) は歪まず平行な  $(\tilde{\gamma}(t, x) = (F_1(t, x), \dots, F_n(t, x))$ ,

$[F_k, F_\ell]$  はベクトル場  $F_k$  &  $F_\ell$  の Lie-bracket で

$$[F_k, F_\ell] = \sum_i F_k^i \frac{\partial}{\partial x_i} F_\ell - \sum_i F_\ell^i \frac{\partial}{\partial x_i} F_k$$

$\gamma$  は定義とする。

折線近似は Stroock-Varadhan は  $\gamma$  の拡散過程の support  
 theory に応用される。これは説明する  $\gamma$  が常に連続な  $d$  次元

確率過程  $\pi_t$  の分布を定義しよう。今  $W = C([0, T]; \mathbb{R}^d) \subset [0, T]$  から  $\mathbb{R}^d$  の連続写像の全体とする。一様位相によると  $W$  は完備な距離空間である。 $W$  の位相的  $\sigma$ -集合体を  $\mathcal{B}_W$  とする。

今  $Q \in (W, \mathcal{B}_W)$  上の確率測度とする。 $Q$  が確率過程  $\pi_t$  の分布であることは、任意の  $0 \leq t_1 < t_2 < \dots < t_n \leq T \subset \mathbb{R}^{nd}$  の下で  $n$  個の  $E$  に対して

$$(6) \quad Q\{w \mid (w(t_1), \dots, w(t_n)) \in E\} = P\{w \mid (x_{t_1}(w), \dots, x_{t_n}(w)) \in E\}^*$$

と書くこととする。また分布  $Q$  の下、すなはち  $Q(F) = 1$  と  $F$  を最も広い開集合と確率過程  $\pi_t$  の support とする。

定理 (Stroock-Varadhan)  $\pi_t$  が伊藤-Itô random walk の確率微分方程式 (3) の解であると、 $\pi_t$  の support  $F$  は次の制御系の解の集合  $\{\varphi_t^u; u \in U\}$  の  $W$  の closure である。

$$(7) \quad \frac{d\varphi_t^u}{dt} = F(t, \varphi_t^u) + G(t, \varphi_t^u)u(t), \quad \varphi_0^u = x_0.$$

ここで  $U$  は control 又は input の集合で、通常の意味では  $U \subset \mathbb{R}^d$  値函数の全体である。

この定理により非線形制御系 (7) の reachability の問題と、確率微分方程式の解の support theory が深く関係していることを示す。さらに詳しくは Kunita [5] を参照されたい。

\*).  $W$  の元  $w$  を書き、その  $t \in [0, T]$  での値  $w(t)$  を書き

確率常微分方程式の解と微分同型の flow とは、重複して意味の収束を考へることは重要である。左確率常微分方程式 (1) における  $w(t)$  が correlated noise であり  $t$  の連続関数とする。左  $(s, t)$  を通る  $n$  の解  $\psi_{s,t}^{(n)}$  とかくと、 $n$  は  $t$  の性質をもつことはよく知られる。

### (i) $(s, t, \alpha)$ の連続関数

(i) 任意の  $s, t, u \in [0, T]$  に対し、 $\psi_{s,u} = \psi_{s,t} \circ \psi_{t,u}$ .

(ii)  $s, t$  を固定すれば  $\psi_{s,t} : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^d$  は微分同型写像で、 $\psi_{s,t}^{-1}$  が onto かつ逆写像  $\psi_{s,t}^{-1}$  でなければならない。

$\Rightarrow \psi_{s,t}$  は微分同型の stochastic flow となる。

さて、 $B_t^{(n)}$  が "ラウニ運動" であることを証明する。左山に付随する確率常微分方程式 (1) の定義する flow  $\psi_{s,t}^{(n)}$  とする。

$\psi_{s,t}^{(n)}$  が前述の強収束よりも更に強く、任意の  $N$  に対し

$$\sup_{|\alpha| \leq N} \left\{ |D^\alpha \psi_{s,t}^{(n)} - D^\alpha \psi_{s,t}^{(m)}| + |D^\alpha \psi_{s,t}^{(n)-1} - D^\alpha \psi_{s,t}^{(m)-1}| \right\} \rightarrow 0$$

が  $L^2$  成立するとき、 $\psi_{s,t}^{(n)}$  は微分同型の flow とし得る。左車するところ。左  $\alpha$  は多重指數  $\alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_d)$  ( $\alpha_i$  は非負整数) である。左  $D^\alpha = \left(\frac{\partial}{\partial x_1}\right)^{\alpha_1} \cdots \left(\frac{\partial}{\partial x_d}\right)^{\alpha_d}$  である。

定理 I.  $B_t^{(n)}, n=1, 2, \dots$  が折線近似 (左) は、 $\psi_{s,t}^{(n)}$  は微分同型の flow とし得る。

左明は省略するが、折線近似の特性を便りの "modeller"

近似には「2も成立するかどうか」も述べておいた。

## 2. 積分算.

前節ではブラウン運動が初めに与えられて「」の時、その収束する確率過程の列は適当に並べて対応する解の列が強収束することを述べた。この節では、与えられた correlated noise  $w(t)$  の分布が white noise の分布に近いとき、確率論微分方程式の解が伊藤-Ito-Latonovich 方程式的解に近くなることを示す。

この節では中心極限定理のようになして、強収束における分布の意味の収束を考える。

まず確率過程の積分算または分布収束を定義しよう。すなはち、 $t \in [0, T]$  に連続な確率過程の列  $\{Q^{(n)}\}$  は、 $Q^{(n)} \in (W, \mathcal{B}_W)$  上で定義された  $f(w)$  の分布とする。 $Q^{(n)}, n=1, 2, \dots$  が  $(W, \mathcal{B}_W)$  上の確率分布  $Q$  に積分算するとは、 $W$  上で定義された任意の有界連続函数  $f(w)$  に対して

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int f(w) Q^{(n)}(dw) = \int f(w) Q(dw)$$

が成立すると言ふ。

今  $\nu_n(t), n=1, 2, \dots$  は  $t \in [0, T]$  に correlated noise の列である、各  $\nu_n(t)$  の一様混合度  $P_n(s)$  を以下のように定義する。

$$P_n(s) = \sup_t \sup_{A \in \mathcal{F}_{t, \infty}^n, B \in \mathcal{F}_{0, t}^n} |P(A|B) - P(A)|$$

もし  $\mathcal{F}_{s,t}^n$  は  $w_n(u)$ ;  $s \leq u \leq t$  を満たす最小の  $n$ -集合である。  $s < s'$  のとき  $\mathcal{F}_{s',t}^n \supset \mathcal{F}_{s,t}^n$  から  $p_n(s)$  は  $s$  の減少関数である。もし  $s < t$  で  $\mathcal{F}_{s,t}^n \supset \mathcal{F}_{s',t}^n$  が成立すれば  $p_n(s) = 0$  とする。  
 逆に  $p_n(s) = 0$  ならば  $\mathcal{F}_{s,t}^n$  と  $\mathcal{F}_{s',t}^n$  は独立である。もし  $w_n(t)$  が  $t$  で 連続の折線近似  $B_t^{(n)}$  の微分  $B_t^{(n)}$  のときは  $p_n(s) = 0$  の  $s \geq \frac{1}{n}$ ,  $= 1$  の  $s \leq s \leq \frac{1}{n}$  とする。一般に  $p_n(s)$  の値が 0 に近づく程、 $\mathcal{F}_{s,t}^n$  と  $\mathcal{F}_{s',t}^n$  の独立性をもつ度合いが増す。

定理 2. Correlated noise  $w_n(t)$ ,  $n=1,2,\dots$  が (2) 4 条件を満たす。

(i)  $s \neq 0$  のとき  $p_n(s) \rightarrow 0$  as  $n \rightarrow \infty$ .

(ii)  $E[|w_n(t)|^2] \rightarrow 0$  as  $n \rightarrow \infty$ .

(iii)  $0 < \lim_{n \rightarrow \infty} E[|w_n(t)|^2] \int_0^1 p_n(s) ds < \infty$ .

(iv)  $\exists \lim_{n \rightarrow \infty} n \int_0^{\frac{1}{n}} \left( \int_0^t E[w_n(\tau) w_n(\tau)^T] d\tau \right) d\tau \stackrel{*}{=} R$ .

$\psi_t^{(n)}$  は以下の方程式の解を満足する。

$$\frac{d\psi}{dt} = F(t, \psi) + G(t, \psi) w_n(t), \quad \psi_0^{(n)} = \psi_0.$$

$R$  が存在すれば  $\psi_t^{(n)}$  は  $\dot{\psi}_t^{(n)} = F(t, \psi) + G(t, \psi) w_n(t)$  の解に弱く満足する。 $R$  が存在して  $\psi_0 = \psi_0$  は方程式  $(5)$  の解に弱く満足する。 $\psi_0 = \frac{1}{2}(x_{ke} - x_{en})$ ,  $R = (x_{ke})$  である。

\*)  $w_n(t)$  は系統ベクトル,  $w_n(t)^T$  は横ベクトル,  $\psi_t^{(n)}(w_n(t) w_n(t)^T)$  は行列。

定理Ⅲ. Correlated noise  $\alpha_3(y)W_n(t)$ ,  $n=1, 2, \dots$  が (ii) ~ (iv) を満たす。

$$(v) |W_n(t)| \leq c \text{ かつ } \sup_n \int_0^1 P_n(s)ds < \infty$$

とすると定義  $\alpha_3$  の条件を満たす。

またそれは、解  $\psi_t^{(n)}$  の  $y$  は微分同型の flow として弱々束縛。

定理Ⅱは Khasminsky [9], Papapantelou-Köhler [10] の極限定理の一般化である。定理Ⅲと類似の結果は、文献 [6] に発表予定である。

#### References

- [1] P. Billingsley, Convergence of probability measures, John Wiley & Sons, New York, London-Tronto, 1968.
- [2] J. M. Bismut, Mécanique Aléatoire, Lecture Notes in Math., 866 (1981).
- [3] N. Ikeda-S. Nakao-Y. Yamato, A class of approximations of Brownian motion, Publ. RIMS, Kyoto Univ., 13 (1977), 285-300.
- [4] N. Ikeda-S. Watanabe, Stochastic differential equations and diffusion processes, North-Holland/Kodansha, 1981.
- [5] H. Kunita, Supports of diffusion processes and controllability problems, Proc. Intern. Symp. SDE Kyoto 1976 (ed. by K. Itô), 163-185, Kinokuniya, 1978.
- [6] H. Kunita, Weak convergence of solutions of stochastic ordinary differential equations as stochastic flows, to appear in Osaka J. of Math.
- [7] D. W. Stroock-S. R. S. Varadhan, On the support of diffusion processes with applications to the strong maximum principle, Proc. Sixth Berkeley

- Symp. Math. Statist. Prob. III., 333-359, Univ. California Press,  
1972.
- [ 8 ] E. Wong-M. Zakai, On the relation between ordinary and stochastic  
ordinary differential equations, Intern. J. Engng. Sci. 3 (1965), 213-  
229.
- [ 9 ] R. Z. Khasminskii, A limit theorem for the solutions of differential  
equations with random right hand sides, Theor. Prob. Appl., 11 (1966)  
390-506.
- [ 10 ] G. C. Papanicolaou-W. Kohler, Asymptotic theory of mixing stochastic  
ordinary differential equations, Comm. Pure Appl. Math., 27 (1974),  
641-668.