

## マルコフ過程の Filtering process

の漸近的安定性

名大 理 工 国 田 寛

## §1. 定義と基本的な結果

マルコフ過程の Filtering の問題、特に Filtering process の  
みたす確率微分方程式をみるに際しては、通信や統計の問題  
とも関連していくらしく調べられてゐる。(例えば [1], [2])

この報告では Filtering process の性質、特にマルコフ過程と  
しての側面及びその漸近的安定性について述べる。

$(X_t), t \geq 0$  をコンパクトな状態空間  $S$  上の Feller マルコフ過程、 $(W_t), t \geq 0$  は  $(X_t)$  と独立な  $N$ -次元ブラウ運動とす  
る。尤もより  $F: S \rightarrow \mathbb{R}^N$  の連続写像  $f$  を用いて新しく  
 $N$ -次元過程  $y_t \in$

$$(1) \quad y_t = \gamma + \int_0^t f(X_s) ds + w_t, \quad (\gamma \text{ 定数})$$

とする。通常  $\gamma$  は random の信号、 $w_t$  は

(1)

white noise,  $y_t$  は観測過程と呼ばれる。すなはち、信号  $x_t$  は雑音  $w_t$  によって擾動されて受信されるのである。

さて  $f(x_t)$  の観測データ  $\{y_s, s \leq t\}$  は  $\mathcal{F}_t$  filtering を  $\sigma\{y_s, s \leq t\}$  可測則  $L^2$ -函数に  $\mathcal{F}_t$  最良近似、すなはち条件付平均値  $E[f(x_t) | \sigma\{y_s, s \leq t\}]$  で定義しよう。

以下では、 $(x_t, w_t)$  の定義から  $\mathbb{H}^3$  空間又は函数空間  $C([0, \infty) \rightarrow S) \times C([0, \infty) \rightarrow \mathbb{R}^N)$ ,  $\Omega_t$  は cylinder set の生成空間の  $\sigma$ -field とする。次に記号を使う。

$$\mathcal{F}_t = \sigma\{y_s, s \leq t\}, \quad \pi_t(f) = E[f(x_t) | \mathcal{F}_t].$$

注意 1.  $(x_t)$  と  $(w_t)$  が独立であることは、 $(x_t, w_t)$  は  $z_t = (x_t, y_t)$  は強コルレート過程である。 $z_t$  の初期分布を特に強調するときは、 $P \in P^V$  を書く。ただし  $P(z_0 \in E) = P(z_0 \in E)$ 。

注意 2. Filtering の同時分布は一意である。すなはち別の空間  $(\Omega', \mathcal{F}', P')$  上に  $(x_t)$  と同じ法測を  $t \mapsto (x'_t)$  とし、それに独立な Brownian運動  $(w'_t)$  がつけてあるとき、この  $(x'_t)$  と  $(w'_t)$  を使って  $\mathcal{F}'$  により新しい  $y'_t$  を定義すれば、その filtering  $(\pi'_t)$  は  $(\pi_t)$  と同じ法測を  $t \mapsto$ 。このことはほんと“自明だが”，次節の filtering のマルコフ性の証明のところに大功である。

**定理 1.**

i)  $\gamma_t = y_t - \int_0^t \pi_s(h) ds$  は  $(\pi_t, P)$ -ブラウン運動である。

すなはち  $\pi_s(h) = (\pi_s(h^1), \dots, \pi_s(h^N))$ .

ii)  $X_t$  が可分かつ二乗可積分な  $(\pi_t, P)$ -martingale ならば

これは連続かつ次の表徴をもつ。

$$(2) \quad X_t - X_0 = \int_0^t (\bar{E}_s, dV_s) = \sum_{i=1}^N \int_0^t \bar{E}_s^i dV_s^i.$$

すなはち,  $\bar{E}_s = (\bar{E}_s^1, \dots, \bar{E}_s^N)$  は両可測かつ  $\bar{E}_s - \text{at} \in L^2([0, t] \times P)$

-函数

iii)  $\pi_t$  は次の確率微分方程式を満たす。

$$(3) \quad \pi_t(f) - \pi_0(f) = \int_0^t \pi_s(Af) ds + \int_0^t (\pi_s(fh) - \pi_s(f)\pi_s(h), dV_s)$$

ただし  $A$  は (24) の生成作用素である。

証明は省略する。(24) を参照)

§ 2. Filtering process のマルコフ性。

$\pi_t(s)$  を  $s$  上の確率分布の全体とすれば,  $\pi_t$  は  $\pi_t(s)$  の値をもつ確率過程とみなせ。

**定理 2.**  $(\pi_t, \pi, P)$  は確率マルコフ過程である。

(3)

証明は regular conditional distribution が必ずしも存在する  
定義は Stroock-Varadhan (5) (= L.T. > 2 速) よう。  $\sigma \in \mathcal{F}_t$ -Markov time,  $\mathcal{F}_\sigma = \{A \in \Omega : A \cap \{\sigma \leq t\} \in \mathcal{F}_t, \forall t \in \mathbb{R}\}$

定義  $Q_\omega(A) : \Omega \times \Omega \rightarrow \mathbb{R}'$  が次の 4 条件を満たすとき  
 $Q_\omega$  は regular conditional distribution である。

i)  $\forall A \in \mathcal{F}_t$  は  $Q_\omega(A)$  は  $\mathcal{F}_\sigma$ -可測

ii)  $\forall \omega$  は  $Q_\omega(A)$  は  $(\Omega, \mathcal{F})$  上の確率測度

iii)  $\exists N \in \mathcal{F}_\sigma$   $P(N) = 0$  で  $\forall \omega \notin N$ ,  $Q_\omega(\{\omega\}) = 1$

$$Q_\omega(\{y_t = y_t(\omega), 0 \leq t \leq \sigma\}) = 1$$

iv)  $\forall A \in \mathcal{F}_t$  と  $\forall B \in \mathcal{F}_\sigma$  は  $Q_\omega(A \cap B) = Q_\omega(A)P(B|\omega)$

$$P(A \cap B) = \int_B Q_\omega(A)P(d\omega).$$

regular conditional distribution は存在し、a.e.  $\omega \in \Omega$  で

以下のように記号を統一する。

$$\tilde{x}_t = x_{t+\sigma}, \quad \tilde{w}_t = w_{t+\sigma(\omega)}, \quad \tilde{y}_t = y_{t+\sigma(\omega)}, \quad \tilde{z}_t = (\tilde{x}_t, \tilde{y}_t)$$

$$\tilde{\alpha}_t = \alpha_{t+\sigma}, \quad \tilde{f}_t = f_{t+\sigma}, \quad \tilde{\pi}_t = \pi_{t+\sigma}$$

Lemma 1. a.e.  $\omega \in \Omega$

i)  $(\tilde{x}_t, \tilde{w}_t)$  は  $Q_\omega$  による独立である

(4)

ii)  $(\tilde{z}_t, \tilde{\alpha}_t, Q_\omega)$  は初期分布  $(\delta_{y_{0(\omega)}}, \pi_{0(\omega)})$  及び  $t \in (z_t, \alpha_t, P)$

と同一の推移確率  $\tilde{z} \rightarrow \text{マルコフ過程で} \tilde{\alpha}$  である。

証明 i).  $\beta_s = \sigma\{\tilde{z}_s, s \geq 0\}$ ,  $\tilde{\beta}_s = \sigma\{\tilde{z}_s, s \geq 0\}$  とす。  $\forall A \in \beta_s$ ,

$\forall B \in \tilde{\beta}_s$ ,  $\forall Q_\omega$  は獨立である。

$$(4) \quad P[A \cap B | \mathcal{F}_s] = P(A | \mathcal{F}_s) P(B | \mathcal{F}_s) \quad \text{a.s.}$$

が言えればよい。 $s = 0$  の (4) は

$$(5) \quad P[B | \mathcal{F}_0] = P[B | \mathcal{F}_0 \vee \tilde{\beta}_s] \quad \text{a.s.} \quad \forall B \in \beta_s.$$

同様に  $\forall s$  (Mayer [6] p.30) 一方  $(x_t) \in \Omega_t$  と  $P$ -独立性

より (5) の両辺は共に  $P(B)$  に等しい。ゆえに i) の言えた。

ii) の証明。初期分布は

$$(6) \quad E_\omega[f(x_0)g(y_0)] = E[f(x_0)g(y_0) | \mathcal{F}_0] = g(y_0)\pi_{0(f)}(\omega) \quad \text{a.s.}$$

が明らか。 $(z_t, P)$  の半群を  $\pi_t$  とすれば  $(\alpha_t) \mathcal{F}_0$  に平行である。

$(z_t, \alpha_t, P)$  の強Markov性を用ひれば、 $A \in \mathcal{Q}_{t+\tau}, l = j$  の

$$(7) \quad E_\omega[f(\tilde{z}_{t+\tau}) : A] = E_\omega[E[f(z_{t+\tau}) | \mathcal{Q}_{t+\tau}] : A]$$

$$= E_\omega[T_l f(\tilde{z}_t) : A] \quad \text{Q.E.D.}$$

(8)

Lemma 2. a.s.  $\omega \in \widetilde{\pi}_t$  は  $(\tilde{x}_t, \tilde{w}_t, \tilde{y}_t, \mathcal{Q}_\omega)$  の filtering である。すなはち a.s.  $\omega \in (\widetilde{\pi}_t, \mathcal{Q}_\omega)$  の法則は、 $(x_t, w_t, y_t, P^{(\tilde{x}_0, \tilde{w}_0, \mathcal{Q}_\omega)})$  の filtering の法則と一致する。

証明.  $(\tilde{x}_t) \times (\tilde{w}_t)$  は  $\mathcal{Q}_\omega$ -独立である。 $\tilde{y}_t$  は  $(\tilde{x}_t, \tilde{w}_t, \mathcal{Q}_\omega)$  の観測過程である。したがって、 $\widetilde{\pi}_t$  が  $\omega$  に対する filtering であることは、下記のとおりである。

$$(8) \quad \widetilde{\pi}_t(f)(\omega) = E^\omega[f(\tilde{x}_t) | \sigma\{\tilde{y}_s, s \leq t\}](\omega) \quad a.s. \omega$$

を証明すればよい。 $A \in \sigma\{\tilde{y}_s : s \leq t\}$ ,  $B \in \mathcal{F}_t$  とするとき、上式を右辺へ  $P$  に注目すると

$$\begin{aligned} (9) \quad & E[E^\omega[f(x_{t+\tau}) | \sigma\{y_{s+\tau} : s \leq t\}] : A \cap B] \\ & = E[E^\omega[E^\omega[f(x_{t+\tau}) | \sigma\{y_{s+\tau} : s \leq t\}] : A] : B] \\ & = E[E^\omega[f(x_{t+\tau}) : A] : B] = E[f(x_{t+\tau}) : A \cap B]. \end{aligned}$$

上式から (8) を得る。

定理 2 の証明. Lemma 2 より

$$\begin{aligned} & E[F(\pi_{t+\tau}(f_1), \dots, \pi_{t+\tau}(f_n)) | \mathcal{F}_t] = E^\omega[F(\pi_t(f_1), \dots, \pi_t(f_n))] \\ & = E^{\delta y_\tau, \pi_t}[F(\pi_t(f_1), \dots, \pi_t(f_n))] \end{aligned}$$

である。Filtering は、観測過程の初期値に依存しないから、上

(6)

式の最後の等式の左の式を<sup>2</sup>式とし、ここで弱Markov性が証明される。

次の  $(\pi_t, \gamma_t, P)$  の生成作用素の形を求めよう。 $\pi_t$  単群と  $\widehat{\pi}_t$  を表す。

定義  $C(\mathcal{M}(S) \rightarrow R')$  の線形部分空間  $\mathcal{L}(\tilde{A}) \subset C(\mathcal{M}(S) \rightarrow R')$  に移す線形作用素  $\tilde{A}$  が  $\tilde{\pi}_t F - F = \int_0^t \tilde{T}_s \tilde{A} F ds \quad (\forall t)$  と定められ、 $\tilde{A} \in \widehat{\pi}_t$  の生成作用素、 $\mathcal{L}(\tilde{A})$  が  $\pi_t$  の定義域となる。

定義  $F \in C(\mathcal{M}(S) \rightarrow R')$  が、各  $v \in \mathcal{M}(S)$  に対して、 $\exists F_v' \in C(S) \wedge u$  線形作用素  $F_v'' : C(S)^* \rightarrow C(S)$  が存在して

$$(16) \quad F(v+\varepsilon) - F(v) = \langle F_v', \varepsilon \rangle + \frac{1}{2} \langle F_v'', \varepsilon, \varepsilon \rangle + o(\|\varepsilon\|^2)$$

$\varepsilon$  が十分小さく、 $F$  が  $C^2$ -class ならば呼ばれる。 $(*$  1st dual space,  $\| \cdot \|$  は total variation norm) 以下の  $F_v' \wedge u \cdot F_v''$  の  $v$  に関する弱連續性及ぶ、 $\forall \Delta \Delta$  の  $v$  に関する有界性を仮定する。

Lemma 3.  $F$  が  $C^2$ -class ならば、 $\forall v \in \mathcal{M}(S)$   $F_v' \in \mathcal{L}(\tilde{A})$  かつ  $A F_v'$  の  $v$  に関する弱連續性は、次の公式が成立する。  
すなはち  $\pi_s^{b_i}$  は  $\pi_s^{b_i}(f) = \pi_s(b_i; f)$  で定義される弱度である。

(7)

$$(11) \quad F(\pi_t) - F(\pi_0) = \int_0^t \pi_s (A F'_{\pi_s}) ds + \int_0^t (\pi_s(F'_{\pi_s} h) - \pi_s(h) \pi_s(F'_{\pi_s}), dV_s) \\ + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^N \int_0^t \langle F''_{\pi_s}(h_i - \pi_s(h_i) \pi_s), \pi_s^{h_i} - \pi_s(h_i) \pi_s \rangle ds$$

証明は(10)の公式の正則化による方針で計算すればよい。

(11) を P で積分すれば次の結果を得る。

定理3.  $F$  が Lemma 3 の条件を満たす函数とすれば、

$$F \in \mathcal{L}(\tilde{A}) \iff$$

$$(12) \quad \tilde{A}F(v) = \langle AF'_v, v \rangle + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^N \langle F_v''(h_i - v(h_i)v), v^{h_i} - v(h_i)v \rangle.$$

$$(13) \quad F(v) = \langle f, v \rangle = v(f) \quad \text{と} \quad F'_v = f, \quad F''_v = 0. \quad \text{ゆえに}$$

$$f \in \mathcal{L}(A) \iff F \in \mathcal{L}(\tilde{A}) \iff \tilde{A}F(v) = v(Af) \quad \text{であり}.$$

$$\text{特に } Af = 0 \iff F(v) = v(f) \quad \text{は } \tilde{A}F = 0 \iff F = 0. \quad \text{ゆえに}$$

$$(13) \quad \{ F(v) = v(f); f \in \mathcal{L}(A) \iff Af = 0 \} \subset \{ F \in \mathcal{L}(\tilde{A}); \tilde{A}F = 0 \}.$$

次節で述べる様に、(13) の等号が成立するとき、漸近的安定性とは密接な関係がある。

§3 Filtering process の漸近的安定性

定義.  $S$  上の  $\mathbb{R}^n$  の連続函数  $f$  に対して

$$(14) \quad \lim_{t \rightarrow \infty} E[f(x_t) - \pi_t(f)]^2 = 0$$

とすれば  $\pi_t$  は漸近的に安定であると言ふ。

定理4.  $\pi_t$  が漸近的に安定であることは (13) の条件を満たす  
成立する。すなはち  $\pi_{\omega}(w) = \lim_{t \rightarrow \infty} \pi_t(w)$  a.s. P かつ (13) の等号が成立する  
は漸近的に安定である。

証明. 漸近的安定性を仮定する。 $F \in \mathcal{D}(\tilde{T})$  かつ  $AF = 0$  と  
すると  $\tilde{T}_t F = F$  から

$$\begin{aligned} F(v) &= E^v(F(\pi_t)) = E^v\left(\lim_{t \rightarrow \infty} F(\pi_t)\right) = E^v\left(\lim_{t \rightarrow \infty} F(\tilde{\pi}_{x_t})\right) \\ &= \int v(dx) E^x\left[\lim_{t \rightarrow \infty} F(\tilde{\pi}_{x_t})\right] \end{aligned}$$

一方  $f(x) = E^x\left[\lim_{t \rightarrow \infty} F(\tilde{\pi}_{x_t})\right]$  とおくと  $f(x)$  は  $T_t$ -不変 かつ  $F(v) =$   
 $v(f)$  がなり立つ。ゆえに定理の前半を証明する。次に

(13) の等号を假定する。

$$\begin{aligned} (15) \quad \lim_{t \rightarrow \infty} E^v[|\pi_t(f) - f(x_t)|^2] &= \lim_{t \rightarrow \infty} \{E^v[\pi_t(f)^2] + E^v[f(x_t)^2]\} \\ &= -E^v[\pi_{\omega}(f)^2] + E^v[f(x_0)^2] \end{aligned}$$

一方

$$E^v[\pi_{\omega}(f)^2] = \text{the least } \tilde{T}_t\text{-invariant majorant of } v(f)^2$$

$$E^v[f(x_0)^2] = \text{the least } T_t\text{-invariant majorant of } v(f)^2$$

(9)

仮定より両者の右辺は一致するから (15) は成り立つ。証明終。

注意：上の定理で  $x_\infty$  の存在を仮定することは、本質的に process が transient であることを仮定しているのである。實際。

$$\Delta = \{x; T_t f(x) = f(x), \forall t > 0, \forall f \in C(S)\} \quad (\text{trapsの全体})$$

とおくと、 $\Delta$  は  $S$  の閉部分集合であり、 $x_0$  は a.s.  $x_0 \in \Delta$  に集中していることがわかる。また、かつて  $\Delta$  は  $S - \Delta$  の境界であるのである。次の定理は上の条件の下では (10) と同様の場合、漸近的安定性が成立することを示す。

定理 4.  $x_\infty$  の存在を仮定する。

(i)  $f$  が  $\Delta$  の二重を分離する (即ち  $f|_{\Delta}$  が 1-1) 則しには、 $\pi_t$  は漸近的安定である。

(ii) 任意の初期分布  $\pi_t$  が  $x_t$  に対し  $\pi_t$  が漸近的安定であるれば、 $f$  は  $\Delta$  の二重を分離する。

証明は [4] にあわせて省略する。

(10)

文獻

- [1] A. N. Shiryaev : Stochastic equations of non linear filtering of Markovian jump process. Problemi Peredachi Informatsii 3 3-22. (1966)
- [2] R. S. Liptser and Shiryaev (1968) : Non linear filtering of Markov diffusion processes. Trudy M. I. A. N. 135-180.
- [3] G. Kallianpur, C. and C. Striebel (1969) : Stochastic differential equations in stochastic estimation problems. Multivariate Analysis, 2. Academic Press
- [4] M. Fujisaki and H. Kunita : Non linear filtering problems in time-continuous stochastic processes, Preprint
- [5] D. Stroock and R. Varadhan (1969). Diffusion processes with continuous coefficients, I, II. Comm. Pure. Appl. Math., 22, 345-400, 471-530.
- [6] P. A. Meyer (1966) : Probability and Potentials. Blaisdell publ.