

## 正規確率過程について

河田敬義 (東京文理大)

前についで (本誌一卷第六号), 今度は  $n$ -次元の正規過程  
で Markoff 過程となるものについて若干簡単な考察をした。

§1, §2, 3 では整数をパラメーターとする場合, §3 では実数を  
パラメーターとする場合を扱ひ, 標準形を求めることを目標と  
した。

## §1

定常  $n$ -次元正規 Markoff 過程 (正常な場合)

今整数をパラメーターとする  $n$ -次元確率変数の列 (即ち確率過程):

$$\left\{ \begin{pmatrix} X_n \\ Y_n \end{pmatrix} \right\}, \quad n=0, \pm 1, \pm 2, \dots$$

に於て,

$$(1) \quad (X_k, Y_k, X_{k+1}, Y_{k+1}, \dots, X_{k+n}, Y_{k+n}),$$

$$n=0, 1, 2, \dots, \quad k=0, \pm 1, \pm 2, \dots$$

が Gauss 分布するとき,  $n$ -次元正規確率過程といふ。

特に (1) が  $2n$ -次元の (非縮退) Gauss 分布するとき, 正  
常といひ, 又 (1) の分布が長に無関係のときに定常といふ。

§1 では, 定常にして正常な場合のみを考へる。

又予め

$$(2) \quad E(X_n) = E(Y_n) = 0, \quad n=0, \pm 1, \pm 2,$$

( $E$  は確率変数の数学的期望値を表す。)

(171)

の場合のみを考へるが、これは一般性を失ふものではない。

今後  $X, Y, U, V, \dots$  等大文字は確率変数、 $a, b, c, d, \dots$   
 $\alpha, \beta, \dots$  等は数を表す。

先づ与へられた確率過程が単一-Markoff 過程となる条件を考へる。方針は

伊藤清氏: *On the normal stationary process with no hysteresis*, Proc. Imp. Acad. 20 (1944)

を真似る。今

$$(X, Y) = E(X, Y)$$

なる記号を用ゐることとする。先づ  $k > 0$  を定め

$$(3) \begin{pmatrix} X_k \\ Y_k \end{pmatrix} = \sum_{i=0}^{k-1} \begin{pmatrix} \alpha_i & \beta_i \\ \gamma_i & \delta_i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_i \\ Y_i \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} U \\ V \end{pmatrix},$$

$$(4) (U, X_i) = (U, Y_i) = (V, X_i) = (V, Y_i) = 0 \\ i = 0, 1, \dots, k-1$$

なるごとく数  $\alpha_i, \beta_i, \gamma_i, \delta_i$  を決定せよ。(3)は書き直せば

$$(3') \begin{cases} X_k = \sum_{i=0}^{k-1} (\alpha_i X_i + \beta_i Y_i) + U \\ Y_k = \sum_{i=0}^{k-1} (\gamma_i X_i + \delta_i Y_i) + V \end{cases}$$

であるから(4)なるための条件は

$$(5') \begin{cases} (X_k, X_l) = \sum_{i=0}^{k-1} \{ \alpha_i (X_i, X_l) + \beta_i (Y_i, X_l) \} \\ (X_k, Y_l) = \sum_{i=0}^{k-1} \{ \alpha_i (X_i, Y_l) + \beta_i (Y_i, Y_l) \} \\ (Y_k, X_l) = \sum_{i=0}^{k-1} \{ \gamma_i (X_i, X_l) + \delta_i (Y_i, X_l) \} \\ (Y_k, Y_l) = \sum_{i=0}^{k-1} \{ \gamma_i (X_i, Y_l) + \delta_i (Y_i, Y_l) \} \end{cases}$$

なることである。ところが正常といふ假定から2次の行列式

$$\det \begin{vmatrix} (X_i, X_l) & (Y_j, X_l) \\ (X_i, Y_m) & (Y_j, Y_m) \end{vmatrix} \neq 0$$

$$(i, j, l, m = 0, 1, \dots, k-1)$$

である。よつて(5<sub>1</sub>), (5<sub>2</sub>)を解いて、 $\alpha_i, \beta_i, \gamma_i, \delta_i$ が夫々一意に決定される。今

$$(6) \quad \underline{X_i = \lambda_i}, \quad \underline{Y_i = \mu_i} \quad (i=0, 1, 2, \dots, k-2)$$

なる条件の下に  $(X_k, Y_k)$  の分布を求めると

$$(7) \quad \left( \sum_{i=0}^{k-1} (\alpha_i \lambda_i + \beta_i \mu_i) + U, \sum_{i=0}^{k-1} (\gamma_i \lambda_i + \delta_i \mu_i) + V \right)$$

の分布と一致する。単-Markoff 過程であるといふ假定から

(7)の分布は

$$\lambda_i, \mu_i \quad (i=0, 1, \dots, k-2)$$

に無関係な可変数は与らぬ。即ち

$$(8) \quad \underline{\alpha_i = \beta_i = \gamma_i = \delta_i = 0} \quad i=0, 1, \dots, k-2$$

がそのために必要十分である。

今定常といふ假定から、パラメータの位置をづらして考へれば

$$(9) \quad \begin{pmatrix} X_1 \\ Y_1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_0 \\ Y_0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} U \\ V \end{pmatrix}$$

$$(10) \quad (U, X_i) = (U, Y_i) = (V, X_i) = (V, Y_i) = 0 \quad (i=0, 1, 2, \dots)$$

を要するとは単-Markoff 過程となるために必要十分条件である。

173)

これを自己相関係数を用いて言ひ表せば、先づ(9), (10) から

$$(11) \begin{pmatrix} (X_1, X_0) & (X_1, Y_0) \\ (Y_1, X_0) & (Y_1, Y_0) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} (X_0, X_0) & (X_0, Y_0) \\ (X_0, Y_0) & (Y_0, Y_0) \end{pmatrix}$$

によリ、今

$$(12) \quad a_n = (X_n, X_0), \quad b_n = (Y_n, Y_0), \quad c_n = (X_n, Y_0)$$

とおけば

$$(13) \quad \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1 & c_1 \\ c_{-1} & b_{-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_0 & c_0 \\ c_0 & b_0 \end{pmatrix}^{-1}$$

によつて  $\alpha, \beta, \gamma, \delta$  が定まり、(10)の條件を  $-i < 0$  の場合

に書けば

$$(14) \quad \begin{pmatrix} a_{i+1} & c_{i+1} \\ c_{-(i+1)} & b_{i+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_i & c_i \\ c_{-i} & b_i \end{pmatrix}$$

これを(13)を代入して、結局

$$(15) \quad \begin{pmatrix} a_{i+1} & c_{i+1} \\ c_{-(i+1)} & b_{i+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix}^i \begin{pmatrix} a_1 & c_1 \\ c_{-1} & b_1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix}^{i+1} \begin{pmatrix} a_0 & c_0 \\ c_0 & b_0 \end{pmatrix}$$

となる。以上より

**定理 1** 『正常なる定常 = 次元正規過程が単一過程となるための必要十分條件は、自己相関係数 (12) の間に

るための必要十分條件は、自己相関係数 (12) の間に

$$(16) \quad \begin{pmatrix} a_n & c_n \\ c_{-n} & b_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix}^n \begin{pmatrix} a_0 & c_0 \\ c_0 & b_0 \end{pmatrix} \quad (n > 1)$$

$$\text{但し } \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1 & c_1 \\ c_{-1} & b_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_0 & c_0 \\ c_0 & b_0 \end{pmatrix}^{-1}$$

なる関係が成立つことである。

又は一定の  $\alpha, \beta, \gamma, \delta$  に対して (16) が  $n \geq 1$  に対して成立つことであるといつてもよい。

$a_n, b_n, c_n, c_{-n}$  ( $n=0, 1, 2, \dots$ ) を与へれば正規過程は決定されるのであるから、今度は逆に如何なる  $\alpha, \beta, \gamma, \delta$  により (16) 式によつて  $a_n, b_n, c_n, c_{-n}$  ( $n=1, 2, \dots$ ) を定めれば求めらるる単一-Markoff 過程も亦正常正規過程が得られるといふ問題を解決しなくてはならない。

$a_n, b_n, c_n, c_{-n}$  の満足すべき必要十分条件は H. Oramer (Annals of Math) によつて与へてあるからそれを求める方法もあるかも知れないが、此処では既知の場合に引直ることによつて考へて見ることにする。

今 (16) を満足する単一-Markoff 過程があったとする。Schwarz の不等式より

$$|a_n| \leq a_0, \quad |b_n| \leq b_0, \quad |c_n| |c_{-n}| \leq \sqrt{a_0 b_0}$$

であるから (16) より

$$\begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix}^n \quad (n=1, 2, \dots)$$

は平等に有界で留められる。従つて行列  $\begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix}$  の固有値の絶対値は 1 を超えることはない。

次に又正常正規過程であるといふ仮定から絶対値が 1 に等しい固有値も存在し得ないことが分る。それは (複素数を許して) 適当に

$$\begin{pmatrix} X'_n \\ Y'_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} t_1 & t_2 \\ t_3 & t_4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_n \\ Y_n \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} U'_n \\ V'_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} t_1 & t_2 \\ t_3 & t_4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} U_n \\ V_n \end{pmatrix} \quad (n=1, 2, \dots)$$

(175)

とすれば

$$\begin{pmatrix} X'_n \\ Y'_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ 0 & \delta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X'_{n-1} \\ Y'_{n-1} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} U_n \\ V_n \end{pmatrix} \quad | \delta | < 1$$

に直せる。故に

$$Y'_n = \delta' Y'_{n-1} + V_n$$

$$(Y'_n, Y'_n) = (Y'_{n-1}, Y'_{n-1}) + (V'_n, V'_n)$$

から(定常性により)  $V_n = 0$ , 即ち

$$Y'_n = \delta' Y'_{n-1}$$

が結論される。これは正常性と矛盾する。

よって  $\begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix}$  の固有値の絶対値はすべて 1 より大きければならぬと仮定する。これから (9) の  $X_n, Y_n$  を求めよう。

$$(9) \quad \begin{cases} \begin{pmatrix} X_n \\ Y_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_{n-1} \\ Y_{n-1} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} U_n \\ V_n \end{pmatrix} & (n=0, \pm 1, \pm 2, \dots) \\ (U_n, X_i) = (U_n, Y_i) = (V_n, X_i) = (V_n, Y_i) = 0 & (i=n-1, n-2, \dots) \end{cases}$$

であるから反復して求めれば

$$\begin{pmatrix} X_n \\ Y_n \end{pmatrix} = \sum_{i=0}^{n-1} \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix}^i \begin{pmatrix} U_{n-i} \\ V_{n-i} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix}^n \begin{pmatrix} X_{n-n} \\ Y_{n-n} \end{pmatrix}$$

となる。此処で

$$(17) \quad \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix}^n = \begin{pmatrix} \alpha_n & \beta_n \\ \gamma_n & \delta_n \end{pmatrix}$$

とすると

$$|\alpha_n|, |\beta_n|, |\gamma_n|, |\delta_n| \leq \rho^n C, \quad |\rho| < 1$$

をよさへられる。

故に

(18) 
$$\begin{pmatrix} X_n \\ Y_n \end{pmatrix} = \sum_{i=0}^{\infty} \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix}^i \begin{pmatrix} U_{n-i} \\ V_{n-i} \end{pmatrix} \quad (\text{平均収斂})$$

とあらはされる。但し

(19) 
$$\begin{aligned} (U_i, U_j) &= (V_i, V_j) = (U_i, V_j) = 0 \quad (i \neq j) \\ (U_n, U_n) &= \lambda > 0, \quad (V_n, V_n) = \mu > 0, \quad (U_n, V_n) = \nu \\ | \nu | &\leq \sqrt{\lambda \mu} \end{aligned}$$

である。逆にこの場合に求められる性質を持つてゐることは明らかである。

**定理 2** 単一-Markoff 過程を正常な定常正規過程を得るため  
 は定理 1 に於ける行列  $\begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix}$  の固有値の絶対値が 1 より小  
 なること必要十分である。其の場合 (19) の Gauss 分布に従ふ確  
 率変数列  $\{U_n\}, \{V_n\}$  あり、(18) の  $\{(X_n, Y_n)\}$  を作れば、求め  
 るものであり、且之以外にはない。

(18) (19) は次元正規分布を正常な次元確率変数の独立列  
 から構成されることを示している。独立行列の場合には種々の詳細  
 性質が知られてゐるから、それを (18) にも適用することも出来るが、此處で  
 はそのことに立入らなむ。

§1 の最後に標準形について考へよう。

(I)  $\det \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix} \neq 0$  の場合

定常な系外でない

$$\begin{pmatrix} X'_n \\ Y'_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix}^n \begin{pmatrix} X_n \\ Y_n \end{pmatrix} \quad n=0, \pm 1, \pm 2,$$

なる系列を考へて置らば

(177)

$$\begin{cases} X'_n = X'_{n-1} + U'_n, & Y'_n = Y'_{n-1} + V'_n \quad n=0, \pm 1, \pm 2, \dots \\ (U'_n, X'_i) = (U'_n, Y'_i) = (V'_n, X'_i) = (V'_n, Y'_i) = 0, \quad (i \neq n) \end{cases}$$

を満足する。即ち  $\{X'_n\}$   $\{Y'_n\}$  は、次に独立な項を重ね合せて行くものと考えられる。

(II)  $\det \begin{vmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{vmatrix} = 0$  の場合

(1)  $\alpha = \beta = \gamma = \delta = 0$

$$(X'_i, X'_j) = (Y'_i, Y'_j) = (X'_i, Y'_j) = 0 \quad (i \neq j)$$

即ちすべて相異なるものは互に独立な場合

(2) 適当な行列  $T$  により  $T^{-1} \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix} T = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$  と直せる

場合

$$\begin{pmatrix} X'_n \\ Y'_n \end{pmatrix} = T \begin{pmatrix} X_n \\ Y_n \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} U'_n \\ V'_n \end{pmatrix} = T \begin{pmatrix} U_n \\ V_n \end{pmatrix} \quad \text{とすれば}$$

$$\begin{cases} X'_n = Y'_{n-1} + U'_n \\ Y'_n = V'_n \end{cases}$$

即  $X'_n = Y'_{n-1} + U'_n$

$$(U'_i, X'_j) = (U'_i, Y'_j) = 0 \quad (i > j)$$

$$(Y'_i, Y'_j) = (Y'_i, X'_j) = 0 \quad (i > j)$$

となる。

(1)  $T^{-1} \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix} T = \begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$  とする場合は

(2) と同様な交換により



$$\begin{cases} X'_n = \lambda X'_{n-1} + U_n \\ (U'_n, X'_i) = (U'_n, Y'_i) = 0 & (i < n) \\ (Y'_i, Y'_j) = (Y'_i, X'_j) = 0 & (i > j) \end{cases}$$

となる。

## § 2.

### 正常でない場合

定常過程であるから、次の場合が可能になる。但し  $(X_n, Y_n)$  は二次元分布になることを仮定する。

(I)  $(X_0, Y_0, X_1, Y_1)$  が二次元の場合

$$(20) \quad \begin{cases} X_1 = \alpha X_0 + \beta Y_0 \\ Y_1 = \gamma X_0 + \delta Y_0 \end{cases}$$

とあらはされる。このとき  $A = \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix}$  の固有値の絶対値は 1 である。何となれば、そうならなければ  $A^n$ ,  $n \rightarrow \infty$  を考えたと

$$\begin{pmatrix} X_n \\ Y_n \end{pmatrix} = A^n \begin{pmatrix} X_0 \\ Y_0 \end{pmatrix}$$

には適当なる  $\lambda X_n + \mu Y_n$  を作れば  $n \rightarrow \infty$  のときに  $0 =$  平均収斂して定常性に及ぶ。(正常ならば固有値は絶対値  $< 1$  と同一議論) これは § 1,  $U_n, V_n$  が  $\mu = 0$  の場合に相当する。結局

$$(X_k, Y_k, X_{k+1}, Y_{k+1}, \dots, X_{k+n}, Y_{k+n})$$

も二次元分布となる。trivial な場合である。

(II)  $(X_0, Y_0, X_1, Y_1)$  が三次元の場合

一般性を失ふことなく  $(X_0, Y_0, X_1)$  が三次元分布をなす

$$Y_1 = \alpha X_0 + \beta Y_0 + \gamma X_1$$

(179)

とあらはされるものとしてよい。  $\alpha = \beta = 0$  とするときは可也。

(1)  $\alpha \neq 0$

$Z_0 = \alpha X_0 + \beta Y_0$ ,  $Z_1 = \alpha X_1 + \beta Y_1$  とおきかへれば

$$(21) \quad Y_1 \left(1 + \frac{\beta\gamma}{\alpha}\right) = Z_0 + \frac{\gamma}{\alpha} Z_1$$

故に  $\left(\begin{matrix} Z_n \\ Y_n \end{matrix}\right)$  なる列を考へれば

$$(1) \quad 1 + \frac{\beta\gamma}{\alpha} = 0 \text{ なるときは } \gamma \neq 0, \quad Z_1 = -\frac{\gamma}{\alpha} Z_0$$

$$\text{即ち } Z_n = \left(-\frac{\gamma}{\alpha}\right)^n Z_0 \quad (n=0, \pm 1, \dots)$$

なる列と、別に (適当に  $Y_n$  を  $X_n$  と  $Y_n$  との一次結合をとつて

$$(Y_n, Z_n) = 0$$

にとられた一次 Markoff 過程  $\{Y_n\}$  なる列とは歸着列

$$(ii) \quad 1 + \frac{\beta\gamma}{\alpha} \neq 0 \text{ なるときは}$$

$\{Z_n\}$  なる一次確率変数列は過去二つのパラメーターの値)

に対する  $Z$  の値におも影響される二重 Markoff 過程となる。

何となれば  $Z_n$  の分布は過去の分布中  $(Y_{n-1}, Z_{n-1})$  の値を

知れば、他の  $Y_{n-i}, Z_{n-i} \quad (i > 1)$  の値によつて影響されず

(かゝるに (21) により、 $Y_{n-1}$  の値は  $Z_{n-2}$  の値で定まる。即

$Z_n$  の分布は  $Z_{n-1}, Z_{n-2}$  の値を知らば  $Z_{n-i}$

$(i > 2)$  の値によつて影響されず。これは二重 Markoff

過程 なることを示す。よつて  $Y_n$  は

$$Y_n = \lambda Z_{n-1} + \mu Z_n \quad (\lambda \neq 0)$$

なる関係で  $\{Z_n\}$  から表わされる。即ちこの場合は一次の二重

Markoff 過程の問題となる。

以上の場合では

$$(X_0, Y_0, X_1, Y_1, \dots, X_{n-1}, Y_{n-1})$$

は  $(2n+1)$  次元分布をなす。

(P)  $\alpha \equiv 0, \beta \neq 0$  の場合

$$Y_1 = \beta Y_0 + \gamma X_1$$

(i)  $\gamma = 0$  の場合 (1)(i)と同様

(ii)  $\gamma \neq 0$  のときは

$$X_1 = -\frac{\beta}{\gamma} Y_0 + \frac{1}{\gamma} Y_1$$

となり (1)(ii)と同様

(III)  $(X_0, Y_0, X_1, Y_1)$  は四次元であるが、一般に

$(X_0, Y_0, X_1, Y_1, \dots, X_{r-1}, Y_{r-1})$  は  $2r$  次元であるが

$(X_0, Y_0, X_1, Y_1, \dots, X_r, Y_r)$  は  $2r$  又は  $(2r+1)$  次元となる場合記号の簡単のため

$(X_0, Y_0, X_1, Y_1, X_2, Y_2)$  が四次元のときは

$$\begin{pmatrix} X_2 \\ Y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_0 \\ Y_0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \alpha' & \beta' \\ \gamma' & \delta' \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 \\ Y_1 \end{pmatrix}$$

とあらわされる。これが単一-Markoff 過程となるためには

$$\alpha = \beta = \gamma = \delta = 0$$

となければならぬ。これでは  $(X_1, Y_1, X_2, Y_2)$  が 2 次元となつてしまふ。これは矛盾。同様の理由から (III) の場合は起り得ない。

以上をまとめると

**定理 3** 『正常でない場合は適当に

(181)

$$\begin{pmatrix} X'_n \\ Y'_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_n \\ Y_n \end{pmatrix} \quad n = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$$

を取ることにより、次の三つの場合のいずれかになる。

$$(I) \quad \begin{pmatrix} X'_n \\ Y'_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{pmatrix}^n \begin{pmatrix} X'_0 \\ Y'_0 \end{pmatrix} \quad n = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$$

$$(II) \quad X'_n = \lambda^n X'_0, \quad \lambda = \pm 1, \quad n = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$$

$\{Y'_n\}$  は単一 Markoff 過程  
 $(X'_0, Y'_0) = 0$

(III)  $\{X'_n\}$  は一次元 = 重 Markoff 過程、

$$Y'_n = \alpha X'_n + \beta X'_{n-1}, \quad \beta \neq 0.$$

(I) のときは  $(X_0, Y_0, \dots, X_{n-1}, Y_{n-1})$  は  $n$  次元

(II)(III) のときは  $(X_0, Y_0, \dots, X_{n-1}, Y_{n-1})$  は  $(n+1)$  次元

である。

### §3.

## 連続過程の場合

今度は  $\begin{Bmatrix} X_t \\ Y_t \end{Bmatrix}$  ( $-\infty < t < \infty$ ) なるものを、 $X$ - $Y$  とおき  
 二次元定常正規確率過程を考へる。条件として

$t \rightarrow 0$  のとき  $\begin{pmatrix} X_t \\ Y_t \end{pmatrix}$  は  $\begin{pmatrix} X_0 \\ Y_0 \end{pmatrix}$  に確率収斂するものと  
 する。今

$$\begin{Bmatrix} X_{tn} \\ Y_{tn} \end{Bmatrix} \quad t_n = \frac{n}{N}, \quad n = \pm 1, \pm 2, \dots$$

なる列を考へれば、( $N$  を一定として) これは §1, 2. に於て

考察した場合である。

今すべての  $N$  に対して正常となる場合を考えると  $N=2^m$  とすれば”

$$\begin{pmatrix} X_{\frac{1}{2^m}} \\ Y_{\frac{1}{2^m}} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha_m & \beta_m \\ \gamma_m & \delta_m \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_0 \\ Y_0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} U_m \\ V_m \end{pmatrix}$$

に於て

$$\begin{cases} \begin{pmatrix} \alpha_m & \beta_m \\ \gamma_m & \delta_m \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \\ U_m, V_m \rightarrow 0 \quad m \rightarrow \infty \end{cases}$$

でなければならぬ。殊に §1 の  $\det \begin{vmatrix} \alpha & \beta \\ \gamma & \delta \end{vmatrix} \neq 0$  の場合のみが起らる。即ち  $m \rightarrow \infty$  なる極限を考へれば”

$$(22) \begin{cases} \begin{pmatrix} X_t \\ Y_t \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha_t & \beta_t \\ \gamma_t & \delta_t \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_0 \\ Y_0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} U_t \\ V_t \end{pmatrix} \\ (U_t, V_s) = (V_t, X_s) = (U_t, Y_s) = (V_t, Y_s) = 0 \end{cases}$$

且つ

$$(s \leq 0)$$

$$\begin{pmatrix} \alpha_{kt} & \beta_{kt} \\ \gamma_{kt} & \delta_{kt} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha_t & \beta_t \\ \gamma_t & \delta_t \end{pmatrix}^k \quad k=1, 2,$$

を満足する。それから

$$(23) \quad \begin{pmatrix} \alpha_t & \beta_t \\ \gamma_t & \delta_t \end{pmatrix} = e^{tM} \quad M = \begin{pmatrix} \alpha_0 & \beta_0 \\ \gamma_0 & \delta_0 \end{pmatrix} \quad t \geq 0$$

の形にあらわれる。以上

**定理 4**  $\square$  正常な場合  $\Gamma$  は (22), (23) に  $\Gamma$  によって表はされる。

§2. 一次二重 Markoff 過程のこと、連続過程の場合

188)

合にいろいろ其入つて考へる此等またまた問題はあつた  
之等は次の機会に譲り度いと思ふ。

(21.5.30)