

確率数理工学10

○ 確率過程

T : 時間の範囲 (\mathbb{R} の区間) または 自然数の全体)

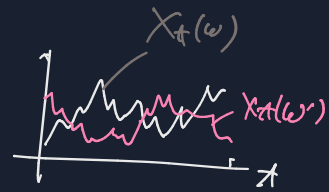
(より一般化して、 \mathbb{R}^d 等の位相空間を考えるとともあう: 時空間データ)
をインテックス集合と言う。

(Ω, \mathcal{F}, P) : 確率空間

各 $t \in T$ に 確率変数 X_t が 定義されているとき。

$(X_t(\omega))_{t \in T}$ を 確率過程 (stochastic process) と 言う。

確率過程の定義自体には、各 $\omega \in \Omega$ に
おける $t \mapsto X_t(\omega)$ の連続性等の条件は
入っていないことに注意する。



• 加法過程 (or 独立増分過程)

任意の $0 = t_0 < t_1 < t_2 < \dots < t_n$ に対し、

$X_{t_1} - X_{t_0}, X_{t_2} - X_{t_1}, X_{t_3} - X_{t_2}, \dots, X_{t_n} - X_{t_{n-1}}$
が 独立。

もし、 $X_0 = 0$ で、 $Z_i = X_{t_i} - X_{t_{i-1}}$ とおくと、 $(Z_i)_{i=1}^n$ は 独立で、

$$X_{t_n} = Z_1 + Z_2 + \dots + Z_n$$

→ 独立な増分の和

↳
続く。

Ex. (Brown 運動, Wiener 過程)

(1) $X_0 = 0$

(2) $X_{t+s} - X_t \sim N(0, s)$ (平均 0, 分散 s の正規分布)

(3) $(X_t)_t$ は加法過程

(4) ほとんどの全 ω で $t \mapsto X_t(\omega)$ は連続

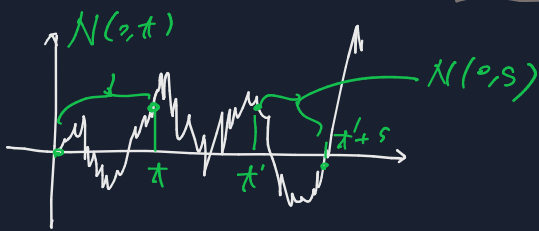
(*) (2) は t, s の取り方によらずに値が定まる。(つまり)

$s = s_1 + s_2$ のとき,

$$X_{t+s_1} - X_t \sim N(0, s_1), \quad X_{t+s_1+s_2} - X_{t+s_1} \sim N(0, s_2)$$

であるから

$$X_{t+s} - X_t = \underbrace{X_{t+s_1+s_2} - X_{t+s_1}}_{\sim N(0, s_1)} + \underbrace{X_{t+s_1} - X_t}_{\sim N(0, s_2)} \sim N(0, \underbrace{s_1 + s_2}_s)$$



Ex. (定常ポアソン過程)

(1) $X_0 = 0$

(2) $X_{t+s} - X_t \sim P_0(\lambda s)$ ($\forall s, t \geq 0$)

(3) $(X_t)_t$ は加法過程

* 二つとも (2) は t, s の取り方によらずに well-defined. \rightarrow Poisson 分布の可加性

$$(P_0(\lambda s) + P_0(\lambda t) = P_0(\lambda(s+t)))$$

例えば、イベントの発生間隔が $Ex(\lambda)$ に独立に

従うとき、時刻 t まで n 回発生するイベントの数は

定常ポアソン過程に従う。

補足

$C(T)$: T 上の連続関数全体の集合

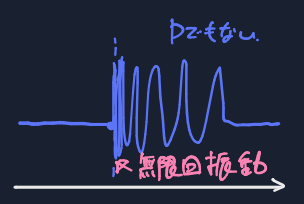
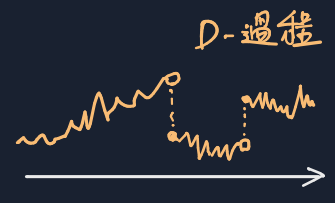
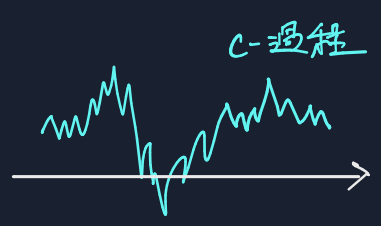
$D(T)$: T 上の右連続かつ左極限の存在関数の集合

(Continue à droite, limite à gauche: cadlag)

$\forall \omega \in \Omega$ において $t \mapsto X_t(\omega) \in C(T)$ (右関数として) ならば C-過程

$t \mapsto X_t(\omega) \in D(T)$ ならば D-過程

と云う。



ブラウン運動はC-過程, ポアソン過程はD-過程となるように構成でき。

定理

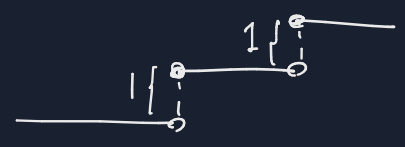
$\forall \epsilon > 0$ において $\lim_{\delta \rightarrow 0} P(|X_t - X_s| \geq \epsilon) = 0$ ($\forall \epsilon > 0$): 確率連続
(確率収束の意味で連続)

ここで X_t が D-過程である加法過程のことは、Levy 過程 という

(1) X_t が Levy 過程であれば C-過程ならば $X_t - X_s$ ($t > s$) は正規分布に従う \rightarrow Gauss 過程

(2) X_t が Levy 過程であれば a.s. において $X_t(\omega)$ が t の関数として飛躍 1 での増加段階関数ならば $X_t - X_0$ は Poisson 分布に従う。

\rightarrow Poisson 過程 (の特別な例)



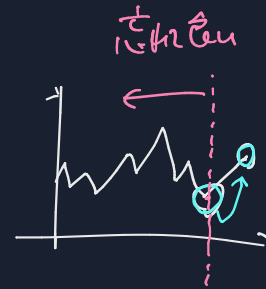
より一般には、 X_t は Gauss 過程 + Poisson 過程 に分解できる。
(Levy-Ito の分解)

マルコフ過程 (離散時間, $T = \{1, 2, 3, \dots\}$)

$$P(X_{n+1} \in A \mid X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) \quad (A \in \mathcal{B}(\mathbb{R}))$$
$$= \begin{cases} P(X_{n+1} \in A \mid X_n = x_n) & \rightarrow \text{1次マルコフ} \\ P(X_{n+1} \in A \mid X_{n-1} = x_{n-1}, X_n = x_n) & \rightarrow \text{2次マルコフ} \end{cases}$$

次の時刻の分布は直前の値のみで決まる。

それ以前は忘れよう。



Cor

マルコフ過程なら

$\forall t_1 < t_2 < t_3 < \dots < t_m < n$ に對し、

$$P(X_n \in A \mid X_{t_1} = x_1, \dots, X_{t_m} = x_m) = P(X_n \in A \mid X_{t_m} = x_m) //$$

Cor

加法過程はマルコフ過程である。 //

注: 条件付き確率は厳密には定義してないから、

部分の加法族を用いて厳密に定義可能である。

(正則条件付き確率)

詳しくは Durbin さん、伊藤清の本を参照してください。

マルコフ連鎖

Def (マルコフ連鎖)

← X_n のとりうる値の範囲
 離散時間、離散状態のマルコフ過程を

マルコフ連鎖 (Markov chain) と言う

← 次のマルコフと打

マルコフ連鎖の遷移確率行列 (Transition prob. matrix):

$$P(X_{n+1} = j | X_n = i) = P(i, j) = P_{ij}$$

$$P = (P(i, j))_{i, j} = (P_{ij})_{i, j}$$

P は n に依存しない ⇒ 斉次マルコフ (以後斉次マルコフしか考えない)

X_n のとりうる範囲を 状態空間 とする

Note $P_{ij} \geq 0, \sum_j P_{ij} = 1$

Ex. (コイン投げ)

状態空間 = {表, 裏}

前の表か裏かによって、投げるコインが変わる。

表 → 表 : p

表 → 裏 : $1-p$

裏 → 表 : q

裏 → 裏 : $1-q$

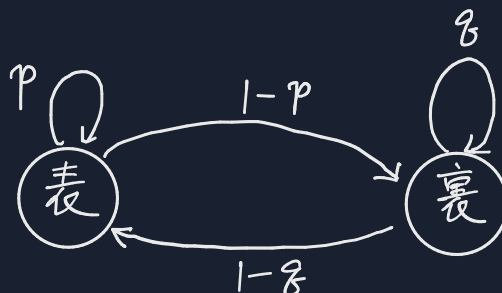
$$P = \begin{matrix} & \begin{matrix} \text{表} & \text{裏} \end{matrix} \\ \begin{matrix} \text{表} \\ \text{裏} \end{matrix} & \begin{bmatrix} p & 1-p \\ q & 1-q \end{bmatrix} \end{matrix}$$

← 時刻 n

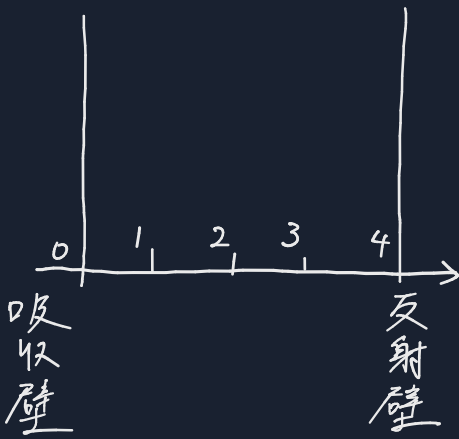
↑
時刻 $n-1$

⊗ 方向に注意!!

左から右



Ex. (ランダムウォーク)



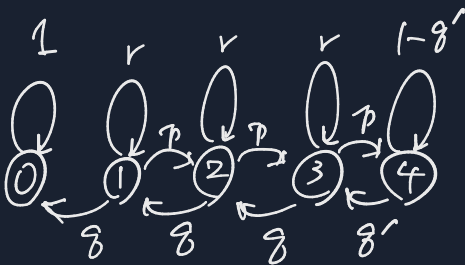
0 ... 吸収壁 (到達すると抜かれない)
 4 ... 反射壁 (1歩戻す)

確率

$$i \neq 0, 4: \begin{cases} i+1 & : p \\ i-1 & : q \\ i & : 1-p-q=r \end{cases}$$

$$i=4: \begin{cases} 3 & : q' \\ 4 & : 1-q' \end{cases}$$

$$i=0: \begin{cases} 0 & : 1 \text{ (吸収壁)} \\ 1 & : 0 \end{cases}$$



$$P = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ q & r & p & 0 & 0 \\ 0 & q & r & p & 0 \\ 0 & 0 & q & r & p \\ 0 & 0 & 0 & q' & 1-q' \end{bmatrix}$$

X_n : 時刻 n における状態

$$X_n = i, X_{n+1} = j : P(i, j)$$

$$X_{n+2} = j : P^{(2)}(i, j) = P(X_{n+2} = j | X_n = i)$$

$$= \sum_k P(X_{n+2} = j | X_{n+1} = k) P(X_{n+1} = k | X_n = i)$$

$$= \sum_k P(k, j) P(i, k)$$

$$= \sum_k P(i, k) P(k, j)$$

同様 (2) (2). $P^{(m)}(i, j) \stackrel{\text{def}}{=} P(X_{n+m} = j | X_n = i)$

$$= \sum_{k_1, \dots, k_{m-1}} P(i, k_1) P(k_1, k_2) \dots P(k_{m-1}, j)$$

$$\textcircled{\star} P^{(n+m)}(i, j) = \sum_k P^{(n)}(i, k) P^{(m)}(k, j)$$

: Chapman-Kolmogorov の方程式

初期分布: $P(X_0 = i) = a_i^{(0)}$ ($i=1, 2, \dots$) とする.

$$P(X_n = j) = \sum_k P(X_n = j | X_0 = k) P(X_0 = k)$$

$$\downarrow = \sum_k a_k^{(0)} P^{(n)}(k, j)$$

$$a^{(n)} = a^{(0)} P^{(n)}$$

$$\uparrow a^{(n)} = (a_1^{(n)}, a_2^{(n)}, \dots) : \underline{\underline{\text{横ベクトル}}}$$

\uparrow $P(X_n=1)$ \uparrow $P(X_n=2)$

Ex. (Bernoulli 試行)

$X_n = n$ 回のコイン投げで表が出現した回数

状態空間 = $\{0, 1, 2, \dots\}$

p : 表の出る確率

$$P_{i, i+1} = p$$

$$P_{i, i} = 1 - p$$

$$P_{i, j} = 0 \quad (j < i, j > i+1)$$

$$P = \begin{matrix} & \begin{matrix} 0 & 1 & 2 & 3 & 4 \end{matrix} \\ \begin{matrix} 0 \\ 1 \\ 2 \\ 3 \\ \vdots \end{matrix} & \begin{bmatrix} 1-p & p & & & \\ & 1-p & p & & \\ & & 1-p & p & \\ & & & 1-p & p \\ & 0 & & & 1-p & p \end{bmatrix} \end{matrix}$$

$$P^n = \begin{bmatrix} (1-p)^n & \binom{n}{1} (1-p)^{n-1} p & \binom{n}{2} (1-p)^{n-2} p^2 & \dots \\ & (1-p)^n & \binom{n}{1} (1-p)^{n-1} p & \dots \\ & & \dots & \dots \\ & & & \dots \end{bmatrix}$$

演習問題

(1) z_0, z_1, z_2, \dots を独立に $N(0,1)$ に従う確率変数と仮定する。

$$X_t = t z_0 + \sqrt{t} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\sin(n\pi t)}{n\pi} z_n \quad (t \in [0,1])$$

で定めらる確率過程を考察する。

(i) $R(t,s) = E[X_t X_s]$ を計算せよ。

(ii) X_t の周辺分布を求めよ。

(iii) $(X_{t_1}, \dots, X_{t_n})$ の特性関数を求めよ。

(iv) (X_t) が Brown 運動と等しいことを確かめよ。 (連続性は示さなくてよい)

(2) 以下の生成モデルを考察する:

$$Z \sim P_0(\lambda)$$

$Y_i \sim U([0,1])$ を独立同一に Z 個生成

このとき、 $A \in \mathcal{B}([0,1])$ に対し、

$$Z(A) = \left| \{i \mid Y_i \in A\} \right| \quad (Y_i \in A \text{ なる } i \in \{1, \dots, Z\} \text{ の個数})$$

の分布を求めよ。

(3) 各日の天気は次の遷移確率を持つマルコフ連鎖に従うと仮定する。

$$P = \begin{matrix} & \begin{matrix} \text{雨} & \text{曇} & \text{晴} \end{matrix} \\ \begin{matrix} \text{雨} \\ \text{曇} \\ \text{晴} \end{matrix} & \begin{bmatrix} 0.4 & 0.6 & 0 \\ 0.2 & 0.5 & 0.3 \\ 0.1 & 0.7 & 0.2 \end{bmatrix} \end{matrix}$$

今日曜日は曇りであることが確見測りしとき、

明日翌日が雨になる確率を求めよ。