Московский физико-технический институт Физтех-школа прикладной математики и информатики

СЛУЧАЙНЫЕ ПРОЦЕССЫ

VI CEMECTP

Лектор: Шабанов Дмитрий Александрович



КОНСПЕКТ НЕ ЗАКОНЧЕН ОБ ОШИБКАХ СООБЩАТЬ СЮДА

Автор: Хаймоненко Виктор Проект на Github

Содержание

1	Основные определения	2
2	Ветвящиеся процессы Гальтона-Ватсона	4
3	Конечномерные распределения случайных процессов	8
4	Следствия из теоремы Колмогорова	10
5	Процессы с независимыми приращениями	11
6	Пуассоновский процесс	12

1 Основные определения

Определение 1.1. Пусть T – произвольное множество. Тогда набор случайных величин $X = (X_t, t \in T)$, заданных на одном вероятностном пространстве (Ω, \mathcal{F}, P) , называеется случайной функцией на T.

Замечание. Формально не требуется, чтобы все X_t принимали значения в одном пространстве.

Замечание. Множество T чаще всего интерпретируется как "время".

Замечание. На X можно смотреть как на функцию двух переменных, то есть $X = X(t, \omega), \, \omega \in \Omega.$

Определение 1.2. Траекторией (реализацией) случайной функции $X = (X_t, t \in T)$ называется функция на T вида $\tilde{X}_{\omega_0}(t) = X_t(\omega_0), \, \omega_0 \in \Omega, \, t \in T.$

Определение 1.3. Если $T \subseteq \mathbb{R}$, то случайная функция на T называется *случайным процессом*.

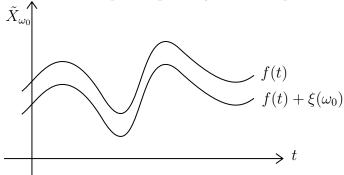
Определение 1.4. Если T – интервал, полуинтервал, отрезок или луч в \mathbb{R} , то случайный процесс называется процессом c непрерывным временем.

Определение 1.5. Если $T \subset \mathbb{N}$ (\mathbb{Z}), то случайный процесс называется процессом c дискретным временем.

Определение 1.6. Если $T \subset \mathbb{R}^d, \ d \geqslant 2$, то случайный процесс называется *случайным полем*.

Замечание. Всюду далее будет использоваться термин "случайный процесс".

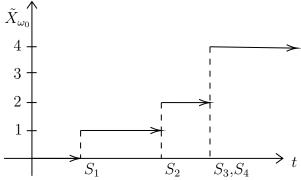
Пример. Пусть $X = X(t, \omega) = f(t) + \xi(\omega)$, где ξ – случайная величина, а f – неслучайная функция. Тогда траектория случайного процесса имеет вид



Пример. Пусть $\{\xi_n, n \in \mathbb{N}\}$ – независимые случайные векторы из \mathbb{R}^m . Обозначим $S_0 = 0, S_n = \xi_1 + \ldots + \xi_n, n \geqslant 1$. Случайный процесс $\{S_n, n \in \mathbb{Z}_+\}$ является процессом с дискретным временем и называется случайным блужданием.

Пример. Пусть $\{\xi_n, n \in \mathbb{N}\}$ – невырожденные независимые одинаково распределенные случайные величины, причем $\xi_n \geqslant 0 \ \forall n \in \mathbb{N}$. Определим $S_0 = 0, \ S_n = \xi_1 + \ldots + \xi_n$. Тогда случайный процесс $X = (X_t, t \geqslant 0)$, где $X_0 = 0, \ X_t = \sup_{n \in \mathbb{N}} \{n : S_n \leqslant t\}, \ t \neq 0$

называется *процессом восстановления*, построенным по случайным величинам $\{\xi_n, n \in \mathbb{N}\}$. Траектория случайного процесса имеет вид



Утверждение 1.1. Процесс восстановления конечен почти наверное.

Доказательство. Пусть $E\xi_i=a<\infty$. Зафиксируем t и рассмотрим событие $\{X_t=+\infty\}$:

$$\{X_t = +\infty\} = \{\forall n : S_n \leqslant t\} = \bigcap_{n=1}^{\infty} \{S_n \leqslant t\}.$$

Заметим, что $\{S_{n+1} \leqslant t\} \subset \{S_n \leqslant t\}$, то в силу непрерывности меры

$$P(X_t = +\infty) = \lim_{n \to \infty} P(S_n \leqslant t) = \lim_{n \to \infty} P\left(\frac{S_n}{n} \leqslant \frac{t}{n}\right).$$

Так как t фиксирован, то при достаточно большом n выполнится $\frac{t}{n} \leqslant \frac{a}{2}$. Тогда

$$\lim_{n \to \infty} P\left(\frac{S_n}{n} \leqslant \frac{t}{n}\right) \leqslant \lim_{n \to \infty} P\left(\frac{S_n}{n} \leqslant \frac{a}{2}\right).$$

В силу ЗБЧ $\frac{S_n}{n} \xrightarrow{P} a \Rightarrow \frac{S_n}{n} \xrightarrow{d} a \Rightarrow \lim_{n \to \infty} P\left(\frac{S_n}{n} \leqslant \frac{a}{2}\right) = P\left(a \leqslant \frac{a}{2}\right) = 0$. Значит, $\forall t \hookrightarrow P(X_t = +\infty) = 0$. В силу неубывания по t функции X_t при фиксированном ω получаем

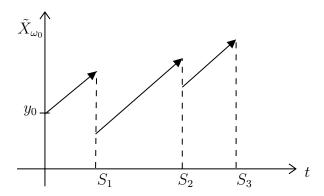
$$P(\exists t: X_t = +\infty) \leqslant P(\exists n \in \mathbb{N}: X_n = +\infty) = 0.$$

Если $E\xi_i=\infty$, то определим $\tilde{\xi}_i=\min(\xi_i,\ 1)$. Тогда $\tilde{S}_n=\tilde{\xi}_1+\ldots+\tilde{\xi}_n\leqslant S_n$. По уже доказанному $0=\lim_{n\to\infty}P\left(\tilde{S}_n\leqslant t\right)\geqslant\lim_{n\to\infty}P(S_n\leqslant t)$.

Пример. Пусть $\{\xi_n, n \in \mathbb{N}\}$ – невырожденные независимые одинаково распределенные случайные величины, причем $\xi_i \geqslant 0$. Пусть $(X_t, t \geqslant 0)$ – процесс восстановления по $\{\xi_n, n \in \mathbb{N}\}$. Также, пусть $\{\eta_n, n \in \mathbb{N}\}$ – независимые одинаково распределенные случайные величины, причем $\eta_i \geqslant 0$ и независимы с $\{\xi_n\}$, y_0 , c > 0 – числа. Тогда моделью

страхования Спарре Андерсена называется процесс $(Y_t, t \geqslant 0)$, где $Y_t = y_0 + ct - \sum_{k=1}^{X_t} \eta_k$.

Траектория случайного процесса имеет следующий вид



Замечание. Параметры в модели страхования Спарре Андерсена имеют следующий смысл: y_0 — начальный капитал, c — скорость поступления страховых взносов, ξ_n — время между (n-1)-ой и n-ой выплатами, η_n — размер n-ой выплаты, X_t — число выплат к моменту времени t.

2 Ветвящиеся процессы Гальтона-Ватсона

Замечание. Физическая модель случайного процесса состоит в том, что в дискретные моменты времени частицы распадаются на случайное количество таких же частиц.

Определение 2.1. Пусть ξ – случайная величина со значениями в $\mathbb{Z}_+ = \{0, 1, 2, \dots\}$. Пусть $\left\{\xi_k^{(n)}, k, n \in \mathbb{N}\right\}$ – независимые одинаково распределенные случайные величины с

тем же распределением, что и у ξ . Положим $X_0=1,\ X_n=\sum_{k=1}^{X_{n-1}}\xi_k^{(n)},\ n\geqslant 1.$ Тогда по-

следовательность $(X_n, n \in \mathbb{Z}_+)$ называется ветвящимся процессом Гальтона-Ватсона с законом размножения частиц ξ .

Замечание. В модели ветвящегося процесса X_n – число потомков в момент времени n, $\xi_k^{(n)}$ – число потомков k-ой частицы в (n-1)-ый момент времени.

Определение 2.2. Пусть ξ – случайная величина. Тогда ее *производящей функцией* называется $\varphi_{\xi}(z) = Ez^{\xi}$.

Утверждение 2.1. (Свойства производящей функции, б/д)

- 1. $\varphi_{\xi}(1) = 1$.
- 2. $\varphi'_{\xi}(1) = E\xi$.
- 3. Если ξ , η независимы, то $\varphi_{\xi+\eta}(z) = \varphi_{\xi}(z) \cdot \varphi_{\eta}(z)$.

Утверждение 2.2. (Свойства производящей функции при $\xi \in \mathbb{Z}_+, \, 6/\partial$)

- 1. $\varphi_{\xi}(z) = \sum_{k=0}^{\infty} z^k P(\xi = k)$ степенной ряд, который сходится на множестве $\{|z| \leqslant 1\}$.
- 2. В области $\{|z|<1\}$ функция $\varphi_{\xi}(z)$ является аналитической (т.е. совпадает со своим рядом Тейлора в окрестности любой точки области определения) и бесконечно дифференцируемой.

3.
$$P(\xi = k) = \frac{1}{k!} \left(\frac{\partial^k}{\partial z^k} \varphi_{\xi}(z) \right) \Big|_{z=0}$$
.

Утверждение 2.3. Пусть $(X_n, n \in \mathbb{Z}_+)$ – ветвящийся процесс с законом размножения (РАЗЛОЖЕНИЯ?) частиц ξ . Тогда, если $z \in [0, 1]$, то $\varphi_{X_n}(z) = \varphi_{X_{n-1}}(\varphi_{\xi}(z))$.

Доказательство. По определению $\varphi_{X_n}(z) = Ez^{X_n} = E\left(E\left(z^{X_n} \mid X_{n-1}\right)\right)$. Рассмотрим условное математическое ожидание

$$E\left(z^{X_n}|X_{n-1}=m\right) = E\left(z^{\sum_{k=1}^{X_{n-1}}\xi_n^{(k)}} \mid X_{n-1}=m\right) = E\left(z^{\sum_{k=1}^{m}\xi_n^{(k)}} \mid X_{n-1}=m\right) = \prod_{k=1}^{m} E\left(z^{\xi_k^{(n)}} \mid X_{n$$

Тогда $E\left(z^{X_n}\mid X_{n-1}\right)=(\varphi_{\xi}(z))^{X_{n-1}},$ и

$$\varphi_{X_n}(z) = E\left((\varphi_{\xi}(z))^{X_{n-1}}\right) = \varphi_{X_{n-1}}(\varphi_{\xi}(z)).$$

Следствие.

1. $\varphi_{X_n}(z) = \varphi_{\xi}(\varphi_{\xi}(\dots(\varphi_{\xi}(z))\dots))$ (n итераций)

2. $\varphi_{X_n}(z) = \varphi_{\xi}(\varphi_{X_{n-1}}(z)).$

Доказательство.

1.
$$\varphi_{X_n}(z) = \varphi_{X_{n-1}}(\varphi_{\xi}(z)) = \varphi_{X_{n-2}}(\varphi_{\xi}(\varphi_{\xi}(z))) = \dots = \varphi_{\xi}(\varphi_{\xi}(\dots(\varphi_{\xi}(z))\dots)).$$

2.
$$\varphi_{X_n}(z) = \varphi_{\xi}(\varphi_{\xi}(\dots(\varphi_{\xi}(z))\dots)) = \varphi_{\xi}(\varphi_{X_2}(\varphi_{\xi}(\dots(\varphi_{\xi}(z))\dots))) = \dots = \varphi_{\xi}(\varphi_{X_{n-1}}(z)).$$

Определение 2.3. Пусть $q_n = P(X_n = 0), q = P(\exists n : X_n = 0),$ где q называется вероятностью вырождения.

Лемма 2.1. $q_n \leqslant q_{n+1}, q = \lim_{n \to \infty} q_n$

Доказательство. Заметим, что $\{X_n=0\}\subset \{X_{n+1}=0\}$. Значит, $q_n=P(X_n=0)\leqslant P(X_{n+1}=0)=q_{n+1}$. Тогда $\{\exists n: X_n=0\}=\bigcup_{n=1}^\infty \{X_n=0\}$ — возрастающая последовательность вложенных множеств. Следовательно, по непрерывности вероятностной меры

$$q = P(\exists n : X_n = 0) = P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} \{X_n = 0\}\right) = \lim_{n \to \infty} P(X_n = 0) = \lim_{n \to \infty} q_n.$$

Лемма 2.2. Вероятность вырождения q удовлетворяет равенству $q = \varphi_{\xi}(q)$.

Доказательство.
$$q_n = P(X_n = 0) = \varphi_{X_n}(0) = \varphi_{\xi}(\varphi_{X_{n-1}}(0)) = \varphi_{\xi}(q_{n-1})$$
. Тогда $q = \lim_{n \to \infty} \varphi_{\xi}(q_{n-1}) = \varphi_{\xi}\left(\lim_{n \to \infty} q_n\right) = \varphi_{\xi}(q)$, так как функция $\varphi_{\xi}(z)$ непрерывна.

Теорема 2.1. (О вероятности вырождения) Пусть $P(\xi = 1) < 1$. Обозначим $\mu := E\xi \in \overline{R}$. Тогда

- 1. Если $\mu \leq 1$, то уравнение $z = \varphi_{\xi}(z)$ имеет единственное решение $z_0 = 1$ на [0, 1], и вероятность вырождения q равняется z_0 .
- 2. Если $\mu > 1$, то уравнение $z = \varphi_{\xi}(z)$ имеет ровно одно решение z_0 на [0, 1), и $q = z_0$.

Доказательство. 1. Если $\xi \equiv 0$, то q = 1. Иначе, $\varphi'_{\xi}(z) = \sum_{k=1}^{\infty} k z^{k-1} P(\xi = k)$. Заметим,

если $\varphi'(z) \equiv const$, то $\varphi'_{\xi}(z) = P(\xi = 1) = \mu < 1$. Иначе, $\varphi'_{\xi}(z)$ строго возрастает на [0, 1]. Значит, $\forall z \in [0,1) \hookrightarrow \varphi'_{\xi}(z) < \varphi'_{\xi}(1) = \mu \leqslant 1$. Также, по теореме Лагранжа о среднем $\forall z \in [0, 1) \hookrightarrow \varphi_{\xi}(1) - \varphi_{\xi}(z) = \varphi'_{\xi}(\theta)(1-z)$, где $\theta \in (z,1)$. Следовательно, $0 < \varphi'_{\xi}(z) < 1$, и

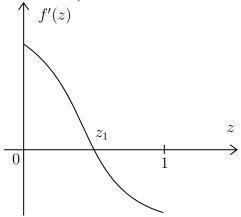
$$\forall z \in [0,1) \hookrightarrow 1 - z > \varphi_{\xi}(1) - \varphi_{\xi}(z) = 1 - \varphi_{\xi}(z) \Leftrightarrow \varphi_{\xi}(z) > z.$$

Следовательно, других корней, кроме $z_0 = 1$ на отрезке [0, 1] нет.

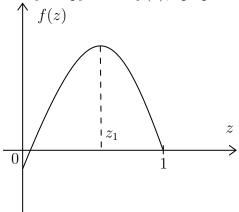
2. Заметим, что $\exists k\geqslant 2:\ P(\xi=k)>0.$ Иначе, $\xi\leqslant 1$ почти наверное, и $\mu\leqslant 1$, что приводит к противоречию.

Рассмотрим $\varphi_{\xi}^{''}(z) = \sum_{k=2}^{\infty} k(k-1)z^{k-2}P(\xi=k)$. Тогда $\forall z>0 \hookrightarrow \varphi_{\xi}^{''}(z)>0$. Значит,

 $\varphi'_{\xi}(z)$ строго возрастает на [0, 1]. Обозначим $f(z) := z - \varphi_{\xi}(z)$. Тогда $f'(z) = 1 - \varphi'_{\xi}(z) -$ строго убывающая функция на [0, 1]. Заметим, что $f'(0) = 1 - \varphi'_{\xi}(0) = 1 - P(\xi = 1) > 0$, $f'(1) = 1 - \varphi'_{\xi}(1) = 1 - \mu < 0$. Значит, график функции f'(z) имеет вид



Следовательно, $\exists !\ z_1\in (0,\ 1):\ f'(z_1)=0,$ которая является единственной точкой максимума функции f(z), график которой имеет вид



Пусть сначала $f(0) = 0 - \varphi_{\xi}(0) = 0 \Rightarrow P(\xi = 0) = 0 \Rightarrow q = 0$, и существует единственный корень $z_0 = 0$ на [0, 1]. Теперь пусть $f(0) < 0 \Rightarrow P(\xi = 0) > 0 \Rightarrow \exists ! \ z_0 \in (0, z_1) : \ f(z_0) = 0$. Заметим, что $f(z) < 0 \Leftrightarrow z < z_0$.

Покажем, что $q=z_0$. Для этого докажем, что $\forall n \in \mathbb{N} \hookrightarrow q_n < z_0$.

$$q_n = P(X_n = 0) = P(X_{n-1} = 0) + P(X_n = 0, X_{n-1} \neq 0) =$$

$$= q_{n-1} + \sum_{k=1}^{\infty} P(X_{n-1} = k) \cdot P(X_n = 0 \mid X_{n-k} = k) =$$

$$= q_{n-1} + \sum_{k=1}^{\infty} P(X_{n-1} = k) \cdot (P(\xi_k = 0))^k > q_{n-1},$$

т.к. $\exists k : P(X_{n-1} = k) \neq 0$. Далее,

$$q_n = P(X_n = 0) = \varphi_{X_n}(0) = \varphi_{\xi}(\varphi_{X_{n-1}}(0)) = \varphi_{\xi}(q_{n-1}) < \varphi_{\xi}(q_n),$$

т.к. φ_{ξ} строго возрастает. Получили, что

$$f(q_n) = q_n - \varphi_{\xi}(q_n) < 0 \Rightarrow q_n < z_0 \Rightarrow q = \lim_{n \to \infty} q_n \leqslant z_0 \Rightarrow q = z_0.$$

Следствие. Вероятность вырождения – наименьший корень уравнения $z = \varphi_{\xi}(z)$ на [0, 1].

Пример. Пусть $(X_n, n \in \mathbb{Z}_+)$ – ветвящийся процесс с законом размножения частиц Pois(c), c > 0. Найдем вероятность вырождения.

$$q = \varphi_{\xi}(q) = \sum_{k=0}^{\infty} q^k \frac{c^k}{k!} e^{-c} = e^{qc} e^{-c} = e^{c(q-1)}.$$

Обозначим $\beta = 1 - q$ – вероятность невырождения. Тогда

$$q = e^{-\beta c} \Leftrightarrow 1 - \beta = e^{-\beta c} \Leftrightarrow \beta + e^{-\beta c} = 1.$$

Если $c \le 1$, то q = 1, а при c > 1 есть нетривиальное решение $q \in (0, 1)$.

Пример. Пусть G(n, p) – биномиальная модель случайного графа. Пусть $p = \frac{c}{n}, c > 0$. Обозначим X_n – максимальный размер компоненты в $G\left(n, \frac{c}{n}\right)$. Тогда

1.
$$c < 1 \Rightarrow \frac{X_n}{\ln n} \xrightarrow{P} \alpha(c) > 0$$
.

2.
$$c=1\Rightarrow \frac{X_n}{n^{2/3}}\xrightarrow{d}\xi$$
 – случайная величина.

3.
$$c>1\Rightarrow \frac{X_n}{n}\xrightarrow{P}\beta$$
, где β – решение уравнения $\beta+e^{-\beta c}=1$.

Замечание. Если рассмотреть фиксированную вершину v из множества вершин G(n, p), то количество ее соседей имеет распределение Bin(n-1, p), то есть в третьем случае при $n \to \infty$ это распределение стремится к Pois(c).

Пусть $(X_n, n \in \mathbb{Z}_+)$ – ветвящийся процесс с законом размножения частиц ξ с $\mu = E\xi$.

Определение 2.4. Процесс $(X_n, n \in \mathbb{Z}_+)$ называется

- 1. $\partial o \kappa p u m u u e c \kappa u M$, если $\mu < 1$,
- 2. критическим, если $\mu = 1$,
- 3. $надкритическим, если <math>\mu > 1.$

Следствие. Если $\mu \leqslant 1$, то $X_n \xrightarrow{a.s.} 0$, $\xi \not\equiv 1$.

Теорема 2.2. (Предельная теорема для надкритического случая, δ/∂) Пусть $(X_n, n \in \mathbb{Z}_+)$ – ветвящийся процесс с законом размножения частиц ξ , $\mu = E\xi > 1$, $\sigma^2 = D\xi < \infty$. Тогда существует случайная величина W, что

$$\frac{X_n}{u^n} \xrightarrow{a.s.} W,$$

причем

1.
$$\frac{X_n}{\mu^n} \xrightarrow{L_2} W$$
,

2.
$$EW = 1$$
, $DW = \frac{\sigma^2}{\mu(\mu - 1)}$,

3. P(W = 0) = q – вероятность вырождения.s

Замечание. Смысл теоремы в том, что ветвящийся процесс либо растет экспоненциально, либо вырождается.

3 Конечномерные распределения случайных процессов

Пусть $X=(X_t,\,t\in T)$ – случайный процесс. Пусть $\forall t\in T\ X_t$ является случайной величиной.

Определение 3.1. Пространством траекторий процесса X_t называется $\mathbb{R}^T = \{y = (y(t), t \in T) : y(t) \in \mathbb{R}\}$ – вещественнозначные функции на T.

Определение 3.2. Для любого $t \in T$ и $B \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$ введем $c(t, B) = \{y \in \mathbb{R}^T : y(t) \in B\}$ - элементарный цилиндр.

Определение 3.3. Цилиндрической σ -алгеброй на \mathbb{R}^T называется минимальная σ -алгебра, содержащая все элементрые цилиндры. Обозначение $\mathcal{B}_T = \sigma(c(t, B): t \in T, B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}))$.

Замечание. Таким образом, задав σ -алгебру, построили измеримое пространство $(\mathbb{R}^T, \mathcal{B}_T)$. Встает вопрос об измеримости отображения $X: \Omega \to \mathbb{R}^T$.

Лемма 3.1. (Эквивалентность определений случайного процесса). $X = (X_t, t \in T)$ – случайный процесс тогда и только тогда, когда $X : \Omega \to \mathbb{R}^T$ измеримо, т.е. $\forall E \in \mathcal{B}_T \hookrightarrow X^{-1}(E) = \{\omega : X(\omega) \in E\} \in \mathcal{F}$, где (Ω, \mathcal{F}, P) – вероятностное пространство.

Доказательство. Пусть $(X_t, t \in T)$ – случайный процесс, и c(t, B) – элементарный цилиндр. Тогда $X^{-1}(c(t, B)) = \{\omega : X \in c(t, B)\} = \{X_t \in B\} \in \mathcal{F}$, так как X_t – случайная величина. Из критерия измеримости следует, что X – измеримо относительно \mathcal{B}_T .

Пусть $t \in T$ и $B \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$. Тогда $\{X_t \in B\} = \{X \in c(t, B)\} \in \mathcal{F}$, так как $c(t, B) \in \mathcal{B}_T$. Следовательно, X_t – случайная величина, и X – случайный процесс.

Замечание. Таким образом, можно рассматривать случайный процесс, как единый случайный элемент со значениями в \mathbb{R}^T . Поэтому, можно определить его распределение.

Определение 3.4. Распределением случайного процесса $X = (X_t, t \in T)$ называется вероятностная мера P_X на $(\mathbb{R}^T, \mathcal{B}_T)$, заданная по правилу:

$$\forall c \in \mathcal{B}_T \hookrightarrow P_X(c) = P(X \in c).$$

Определение 3.5. Пусть $n \in \mathbb{N}, t_1, \ldots, t_n \in T$. Обозначим через P_{t_1, \ldots, t_n} – распределение случайного вектора $(X_{t_1}, \ldots, X_{t_n})$, т.е. P_{t_1, \ldots, t_n} – вероятностная мера на $(\mathbb{R}^n, \mathcal{B}(\mathbb{R}^n))$, $P_{t_1, \dots, t_n}(B) = P((X_{t_1}, \dots, X_{t_n}) \in B)$. Тогда набор вероятностных мер $\{P_{t_1, \dots, t_n}, n \in A_{t_n}\}$ $\mathbb{N}, t_1, \ldots, t_n \in T$ } называется конечномерным распределением случайного процесса X = $(X_t, t \in T).$

Лемма 3.2. Пусть $(X_t, t \in T)$ и $(Y_t, t \in T)$ – случайные процессы. Тогда $P_X = P_Y$ тогда и только тогда, когда все их конечномерные распределения одинаковы.

Доказательство. Пусть $t_1, \ldots, t_n \in T, \underline{B_1}, \ldots, B_n \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$. Введем цилиндр $c(t_1, \ldots, t_n, B_1, \ldots, B_n) = \left\{ y \in \mathbb{R}^T : \forall i = \overline{1,n} \hookrightarrow y(t_i) \in B_i \right\}$ – пересечение элементарных цилиндров $c(t_1, B_1), \ldots, c(t_n, B_n)$. Заметим, что цилиндры образуют π -систему M (т.е. систему, замкнутую относительно конечного непустого пересечения множеств), и $\sigma(M) = \mathcal{B}_T$. Тогда для проверки равенства мер на \mathcal{B}_T достаточно доказать, что меры совпадают на всех множествах из M.

Пусть $\forall t_1, \ldots, t_n \hookrightarrow P_{t_1, \ldots, t_n}^X = P_{t_1, \ldots, t_n}^Y$. Рассмотрим цилиндр $c(t_1, \ldots, t_n, B_1, \ldots, B_n)$. Тогда

$$P_X(c(t_1, \ldots, t_n; B_1, \ldots, B_n)) = P(X_{t_1} \in B_1, \ldots, X_{t_n} \in B_n) =$$

$$= P_{t_1, \ldots, t_n}^X(B_1 \times \ldots \times B_n) = P_{t_1, \ldots, t_n}^Y(B_1 \times \ldots \times B_n) =$$

$$= P_Y(c(t_1, \ldots, t_n; B_1, \ldots, B_n)).$$

 P_X и P_Y совпадают на цилиндрах, а значит, совпадают и на всей \mathcal{B}_T . Пусть $P_X = P_Y$. Тогда P_{t_1, \dots, t_n}^X и P_{t_1, \dots, t_n}^Y совпадают на прямоугольниках $B_1 \times \dots \times B_n$. Система таких прямоугольников является π -системой с наименьшей σ -алгеброй $\mathcal{B}(\mathbb{R}^n)$. Следовательно, $P_{t_1, \dots, t_n}^X = P_{t_1, \dots, t_n}^Y$.

Лемма 3.3. (Условия симметрии и согласованности) Пусть $\{P_{t_1, \dots, t_n}, n\}$ $\mathbb{N}, t_1, \ldots, t_n \in T$ } – конечномерные распределения процесса $(X_t, t \in T)$. Тогда выполняются условия симметрии и согласованности:

1.
$$P_{t_1, \dots, t_n}(B_1 \times \dots \times B_n) = P_{t_{\tau(1)}, \dots, t_{\tau(n)}}(B_{\tau(1)} \times \dots \times B_{\tau(n)}), \forall \tau \in S_n.$$

2.
$$P_{t_1, \ldots, t_n}(B_1 \times \ldots \times B_{n-1} \times \mathbb{R}) = P_{t_1, \ldots, t_{n-1}}(B_1 \times \ldots \times B_{n-1}).$$

Доказательство.

- 1. очевидно.
- 2. тривиально.

Замечание. Оказывается, что условия симметрии и согласованности являются достаточными условиями для существования случайного процесса.

Теорема 3.1. (Колмогорова, о существовании случайных процессов, $6/\partial$). Пусть T- произвольное множество, $\forall n \in \mathbb{N}, \forall t_1, \ldots, t_n \in T$ задана вероятностная мера P_{t_1, \ldots, t_n} на $(\mathbb{R}^n, \mathcal{B}(\mathbb{R}^n))$, причем набор мер $\{P_{t_1, \ldots, t_n}, \forall n \in \mathbb{N}, \forall t_1, \ldots, t_n \in T\}$ удовлетворяет условиям симметрии и согласованности. Тогда существует вероятностное пространство (Ω, \mathcal{F}, P) и случайный процесс $(X_t, t \in T)$ на нем, что $\{P_{t_1, \ldots, t_n}\}$ являются его конечномерными распределениями.

4 Следствия из теоремы Колмогорова

Перепишем условия симметрии и согласованности в терминах характеристических функций.

Теорема 4.1. (Условия симметрии и согласованности для характеристических функций, $6/\partial$). Пусть T – непустое множество, $\forall n \in \mathbb{N} \ \forall t_1, \ldots, t_n$ задана вероятностная мера P_{t_1, \ldots, t_n} на $(\mathbb{R}^n, \mathcal{B}(\mathbb{R}^n))$. Пусть также $\varphi_{t_1, \ldots, t_n}$ – характеристическая функция распределения P_{t_1, \ldots, t_n} . Тогда меры P_{t_1, \ldots, t_n} удовлетворяют условиям симметрии и согласованности тогда и только тогда, когда характеристические функции $\varphi_{t_1, \ldots, t_n}$ удовлетворяют условиям симметрии и согласованности, т.е. выполняется

1.
$$\varphi_{t_1, \dots, t_n}(\lambda_1, \dots, \lambda_n) = \varphi_{t_{\sigma(1)}, \dots, t_{\sigma(2)}}(\lambda_{\sigma(1)}, \dots, \lambda_{\sigma(n)}), \forall \sigma \in S_n$$
.

2.
$$\varphi_{t_1, \ldots, t_{n-1}, t_n}(\lambda_1, \ldots, \lambda_{n-1}, 0) = \varphi_{t_1, \ldots, t_{n-1}}(\lambda_1, \ldots, \lambda_{n-1}).$$

Следствие. Пусть $T \subset \mathbb{R}$, $\forall n \in \mathbb{N}$, $\forall t_1, \ldots, t_n \in T : t_1 < \ldots < t_n$ задана вероятностная мера P_{t_1, \ldots, t_n} на $(\mathbb{R}^n, \mathcal{B}(\mathbb{R}^n))$ с характеристической функцией $\varphi_{t_1, \ldots, t_n}$. Если функции $\varphi_{t_1, \ldots, t_n}$ удовлетворяют условию

$$\forall m \in \{1, \ldots, n\} \hookrightarrow \varphi_{t_1, \ldots, t_n}(\lambda_1, \ldots, \lambda_n) \big|_{\lambda_m = 0} =$$

$$= \varphi_{t_1, \ldots, t_{m-1}, t_{m+1}, \ldots, t_n}(\lambda_1, \ldots, \lambda_{m-1}, \lambda_{m+1}, \ldots, \lambda_n),$$

$$(4.1)$$

то существует такое вероятностное пространство (Ω, \mathcal{F}, P) и случайный процесс $(X_t, t \in T)$ на нем, что P_{t_1, \dots, t_n} будет распределением вектора (X_{t_1, \dots, t_n}) .

Доказательство. TODO – доказать, что выполняется первое условие. □

5 Процессы с независимыми приращениями

Определение 5.1. Случайный процесс $(X_t, t \ge 0)$ является процессом с независимыми приращениями, если $\forall n \in \mathbb{N} \ \forall t_1, \ldots, t_n$ случайные величины $X_{t_n} - X_{t_{n-1}}, \ldots, X_{t_2} - X_{t_1}, X_{t_1}$ независимы в совокупности.

Замечание. Случайный процесс с независимыми приращениями является непрерывным аналогом случайного блуждания.

Теорема 5.1. (О существовании процессов с независимыми приращениями). Пусть $\forall s,t: 0 \leq s \leq t$ задана вероятностная мера $Q_{s,t}$ на $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ с характеристической функцией $\varphi_{s,t}$. Пусть также задана вероятностная мера Q_0 на $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$. Пусть также случайный процесс $(X_t, t \geq 0)$ является случайным процессом с независимыми приращениями и распределениями приращений

$$X_t - X_s \stackrel{d}{=} Q_{s,t}, \ 0 \leqslant s < t,$$
$$X_0 \stackrel{d}{=} Q_0.$$

Такой процесс существует тогда и только тогда, когда

$$\forall s, u, t: \ 0 \leqslant s < u < t \hookrightarrow \varphi_{s,t}(\tau) = \varphi_{s,u}(\tau) \cdot \varphi_{u,s}(\tau). \tag{5.1}$$

Доказательство. Пусть такой процесс существует. Тогда в силу независимости приращений $(X_t, t \geqslant 0)$ выполняется

$$\varphi_{s,t}(\tau) = \varphi_{X_t - X_s}(\tau) = \varphi_{X_t - X_u + X_u - X_s}(\tau) = \varphi_{X_t - X_u}(\tau) \cdot \varphi_{X_u - X_s}(\tau) = \varphi_{s,u}(\tau) \cdot \varphi_{u,t}(\tau).$$

Пусть выполняется условие (2), и предположим, что процесс существует. Пусть также $0=t_0< t_1<\ldots< t_n$. Рассмотрим вектор $\xi=(X_{t_n},\,X_{t_{n-1}},\,\ldots,\,X_{t_1},\,X_{t_0})$. Найдем его характеристическую функцию. Для этого рассмотрим вектор приращений $\xi'=(X_{t_n}-X_{t_{n-1}},\,\ldots,\,X_{t_1}-X_{t_0},\,X_{t_0})$. Компоненты ξ' независимы, следовательно, характеристическая функция ξ' имеет вид

$$\varphi_{\xi'}(\lambda_n, \ldots, \lambda_0) = \varphi_{X_{t_n} - X_{t_{n-1}}}(\lambda_n) \cdot \ldots \cdot \varphi_{X_{t_1} - X_0}(\lambda_1) \cdot \varphi_{X_0}(\lambda_0) =$$

$$= \varphi_{t_{n-1}, t_n}(\lambda_n) \cdot \ldots \cdot \varphi_{0, t_1}(\lambda_1) \cdot \varphi_0(\lambda_0).$$

Далее, заметим, что

$$\xi = A\xi', A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ 0 & 1 & \dots & 1 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}.$$

Тогда

$$\varphi_{\xi}(\overline{\lambda}) = \mathbb{E}e^{i\langle\overline{\lambda}, \xi\rangle} = \mathbb{E}e^{i\langle\overline{\lambda}, A\xi'\rangle} = \mathbb{E}e^{i\langle\overline{A^T\overline{\lambda}}, \xi'\rangle} = \varphi_{\xi'}(A^T\overline{\lambda}) =$$

$$= \varphi_{t_{n-1},t_n}(\lambda_n) \cdot \varphi_{t_{n-2},t_{n-1}}(\lambda_n + \lambda_{n-1}) \cdot \ldots \cdot \varphi_0(\lambda_n + \ldots + \lambda_0) =: \varphi_{0,t_1, \ldots, t_n}(\lambda_0, \ldots, \lambda_n).$$

Положим $\varphi_{t_1, \ldots, t_n}(\lambda_1, \ldots, \lambda_n) := \varphi_{0,t_1, \ldots, t_n}(0, \lambda_1, \ldots, \lambda_n).$

Проверим, что выполняется условие (1) из следствия для характеристических функций $\varphi_{t_1, \ldots, t_n}$, $0 \leq t_1 < \ldots < t_n$. Без ограничения общности проверим только ситуацию, когда есть нулевой момент времени $t_0 = 0$. Если m = 0, то по определению $\varphi_{t_0, \ldots, t_n}(\lambda_0, \ldots, \lambda_n)\big|_{\lambda_0=0} = \varphi_{t_1, \ldots, t_n}(\lambda_1, \ldots, \lambda_n)$. Ели m > 0, то по условию теоремы выполняется

$$\varphi_{0, t_{1}, \dots, t_{n}}(\lambda_{0}, \lambda_{1}, \dots, \lambda_{n})\big|_{\lambda_{m}=0} =$$

$$= \varphi_{t_{n-1},t_{n}}(\lambda_{n}) \cdot \dots \cdot \varphi_{t_{m},t_{m+1}}(\lambda_{n} + \dots + \lambda_{m+1}) \cdot \varphi_{t_{m-1},t_{m}}(\lambda_{n} + \dots + \lambda_{m+1} + 0) \cdot \dots \cdot$$

$$\cdot \varphi_{0,t_{1}}(\lambda_{n} + \dots + \lambda_{m+1} + \lambda_{m-1} + \dots + \lambda_{0}) =$$

$$= \varphi_{t_{n-1},t_{n}}(\lambda_{n}) \cdot \dots \cdot \varphi_{t_{m-1},t_{m+1}}(\lambda_{n} + \dots + \lambda_{m+1}) \cdot \dots \cdot$$

$$\cdot \varphi_{0,t_{1}}(\lambda_{n} + \dots + \lambda_{m+1} + \lambda_{m-1} + \dots + \lambda_{0}) =$$

$$= \varphi_{0,t_{1},\dots,t_{m-1},t_{m+1},\dots,t_{n}}(\lambda_{0},\dots,\lambda_{m-1},\lambda_{m+1},\dots,\lambda_{n}).$$

Таким образом, выполняется условие (1) следствия. Следовательно, по следствию существует вероятностное пространство и случайный процесс $(X_t, t \ge 0)$ на нем, что $\varphi_{t_1, \dots, t_n}$ является характеристической функцией вектора $(X_{t_1}, \dots, X_{t_n}), \ 0 \le t_1 < \dots < t_n$. По построению такой процесс ялвяется процессом с независимыми приращениями, и выполняется $X_{t_j} - X_{t_i} \stackrel{d}{=} Q_{t_{j-1}, t_i}$.

6 Пуассоновский процесс

Определение 6.1. Процесс $(N_t, t \ge 0)$ называется *пуассоновским процессом интенсивности* λ , если

- 1. $N_0 = 0$ почти наверное,
- 2. N_t имеет независимые приращения,
- 3. $N_t N_s \sim Pois(\lambda(t-s)), 0 \leq s < t$.

Утверждение 6.1. Пуассоновский процесс существует.

Доказательство. Пусть $\varphi_{s,t}$ – характеристическая функция $Pois(\lambda(t-s))$. Тогда

$$\varphi_{s,t}(\tau) = \sum_{k=0}^{\infty} e^{i\tau k} \frac{(\lambda(t-s))^k}{k!} e^{-\lambda(t-s)} = e^{-\lambda(t-s)} e^{\lambda(t-s)e^{i\tau}} = e^{\lambda(t-s)\left(e^{i\tau}-1\right)}.$$

Следовательно, $\varphi_{s,u}(\tau)\cdot \varphi_{u,t}(\tau)=e^{\lambda(u-s)\left(e^{i\tau}-1\right)}e^{\lambda(t-u)\left(e^{i\tau}-1\right)}=e^{\lambda(t-s)\left(e^{i\tau}-1\right)},$ и по теореме о существовании найдется такой процесс $(X_t,\,t\geqslant 0)$ с независимыми приращениями, что X_t-X_s имеет характеристическую функцию $\varphi_{s,t}$ для $0\leqslant s< t.$

Утверждение 6.2. (Свойства траекторий N_t).

- 1. $N_t \sim Pois(\lambda t) \in \mathbb{Z}_+$ целочисленные траектории,
- 2. $N_t N_s \sim Pois(\lambda(t-s)) \geqslant 0$ неубывают по t.

Теорема 6.1. (Явная конструкция пуассоновского процесса). Пусть $(X_t, t \ge 0)$ – процесс восстановления, построенный по случайным величинам $\{\xi_n\}_{n=1}^{\infty}, \ \xi_i \sim Exp(\lambda) \ \forall i \in \mathbb{N}$. Тогда X_t – пуассоновский процесс интенсивности λ .

Доказательство. Рассмотрим вектор (S_1, S_2, \ldots, S_n) . Тогда его плотность имеет вид

$$p_{S_1, \dots, S_n}(x_1, \dots, x_n) = p_{\xi_1}(x_1) \cdot p_{\xi_2}(x_2 - x_1) \cdot \dots \cdot p_{\xi_n}(x_n - x_{n-1}) =$$

$$= \lambda e^{-\lambda x_1} \cdot \lambda e^{-\lambda (x_2 - x_1)} \cdot \dots \cdot \lambda e^{-\lambda (x_n - x_{n-1})} = \lambda^n e^{-\lambda x_n} \cdot I(0 < x_1 < \dots < x_n).$$

Пусть $0 < t_1 < \ldots < t_n$ и $0 \leqslant k_1 \leqslant \ldots \leqslant k_n, \ k_j \in \mathbb{Z} \ \forall j = \overline{1,n}$. Тогда

$$P(X_{t_n} - X_{t_{n-1}} = k_n - k_{n-1}, \dots, X_{t_2} - X_{t_1} = k_2 - k_1, X_{t_1} = k_1) =$$

$$= P(S_1, \dots, S_{k_1} \in (0, t_1], \dots, S_{k_{n-1}+1}, \dots, S_{k_n} \in (t_{n-1}, t_n], S_{k_{n+1}} > t_n) =$$

$$\int \dots \int_A p_{S_1, \dots, S_{k_{n+1}}}(x_1, \dots, x_{k_{n+1}}) dx_1 \dots dx_{k_{n+1}} =: I,$$

где $A = \{(x_1, \ldots, x_{k_1}) \in (0, t_1], \ldots, (x_{k_{n-1}+1}, \ldots, x_{k_n}) \in (t_{n-1}, t_n], x_{k_{n+1}} > t_n\}.$ Тогда

$$I = \int_{t_n}^{+\infty} \lambda^{k_{n+1}} e^{-\lambda x_{k_n+1}} dx_{k_n+1}.$$

$$\prod_{j=1}^n \int \cdots \int \underset{x_{k_{j-1}+1}, \dots, x_{k_j} \in (t_{j-1}, t_j]}{\mathbb{I}(x_{k_{j-1}+1} < \dots < x_{k_j}) dx_{k_{j-1}+1} \dots dx_{k_j}.$$

Каждый интеграл в произведении равен объему симплекса. Куб в k-мерном пространстве полностью покрывается k! непересекающимися равными по объему симплексами, каждый из которых порождается соответствующей перестановкой переменных. Поэтому, объем одного симплекса в k-мерном пространстве внутри куба со стороной m будет равняться $\frac{m^k}{k!}$. Из этого получаем, что

$$I = \lambda^{k_{n+1}} e^{-\lambda t_n} \cdot \prod_{j=1}^n \frac{(t_j - t_{j-1})^{k_j - k_{j-1}}}{(k_j - k_{j-1})!} = \prod_{j=1}^n \frac{(\lambda(t_j - t_{j-1}))^{k_j - k_{j-1}}}{(k_j - k_{j-1})!} e^{-\lambda(t_j - t_{j-1})}.$$

Из этого получается, что приращения случайного процесса $(X_t, t \ge 0)$ независимы и приращения $X_t - X_s \sim Pois(\lambda(t-s)), 0 \le s < t$.