# Случайные процессы

## 4 октября 2013 г.

## Содержание

Ι	$\mathbf{C}.$	лучайные процессы	2
	1	Терминология	2
	2	Примеры	3
1	Случайное блуждание на прямой		3
	1	Вопросы	4
	2	Возвращение в ноль	4
	3	Среднее время нахождения в нуле	5
	4	Свойства траекторий	7
2	Ветвящиеся процессы Гальтона-Ватсона		7
	1	Производящие функции	7
	2	Вероятность вырождения процесса	8
3	Ko	нечномерные распределения случайных процесов	10
4	Пр	оцессы с независимыми приращениями	12
5	Гауссовские случайные процессы		13
	1	Процесс броуновского движения (винеровский процесс)	14
	2	Hепрерывность траскторий $W_{m{z}}$	1.5

# Введение. Историческая справка

Теория вероятностей: математический анализ случайных явлений. Теория случайных процессов: стохастические модели и фактор времени.

#### Предпосылки к изучению

- 1827, Р. Броун броуновское движение частиц в воде  $\Rightarrow$  процесс броуновского движения
- 1903, Л. Башелье колебания курсов бумаг на бирже  $\Rightarrow$  процесс броуновского движения
- 1906, А.А. Марков анализ комбинаций гласных и согласных в романе «Евгений Онегин»  $\Rightarrow$  марковские цепи
- 1903, Ф. Лундберг модель деятельности страховой компании  $\Rightarrow$  пуассоновский процесс
- 1873, Ф. Гальтон, Г. Ватсон анализ вымирания аристократических фамилий в Великобритании ⇒ ветвящиеся процессы
- Начало XX века, А. Эрланг изучение загрузки телефонных сетей ⇒ теория массового обслуживания

#### Применения

- Физика (стохастическое исчисление, теория гиббсовских полей)
- Экономика (финансовая математика)
- Биология

## Часть І

# Случайные процессы

## Общие определения

**Определение 0.1.** Пусть  $(\Omega, F, P)$  — вероятностное пространство, а  $(E, \mathcal{E})$  — измеримое пространство. Отображение  $\xi: \Omega \to E$  называется *случайным элементом*, если оно измеримо, т.е.

$$\forall B \in \mathcal{E} \ \xi^{-1}(B) = \{\omega : \xi(\omega) \in B\} \in F$$

**Определение 0.2.** Пусть T – некоторое множество и на  $(\Omega, F, P)$  для  $\forall t \in T$  задан случайный элемент  $X_t$ . Тогда набор  $X = X_t, t \in T$  называется *случайной функцией* на множестве T.

 $\it Замечание.$  Вообще говоря, не предполагается, что все  $\it X_t$  принимают значения в одном и том же пространстве.

**Определение 0.3.** Пусть  $X = (X(t, \omega))$ . При фиксированном  $\omega = \omega_0$  функция

$$\tilde{X}_{\omega_0}(t) = X_t(\omega)|_{\omega = \omega_0}$$

на T называется  $mpae\kappa mopue$ й (или реализацией) случайной функции  $X=X_t, t\in T$ .

## 1 Терминология

- ullet Если  $T\subset\mathbb{R},$  то случайная функция называется случайным процессом.
- $\bullet$  Если  $T = [a, b], (a, b), [a, +\infty)$  и т.д., то процесс X называется процессом с непрерывным временем.
- ullet Если  $T=\mathbb{N},\mathbb{Z}$  и т. д. то процесс X называется процессом с дискретным временем.
- Если  $T \subset \mathbb{R}^d$ , то процесс X называется случайным полем.

Замечание. Далее всюду будем использовать термин «случайный процесс».

## 2 Примеры

- 1.  $X_t(\omega) = \xi(\omega) \cdot f(t)$ , где  $\xi(\omega)$  с.в., f(t) детерминированная функция.
- 2. Пусть  $\{\xi_n, n \in \mathbb{N}\}$  независимые случайные векторы,  $S_n = \xi_1 + \dots + \xi_n$ ,  $S_0 = 0$ . Тогда процесс с дискретным временем  $\{S_n, n \in \mathbb{Z}_+\}$  называется случайным блужданием.

Траектория: см. рис. 1

3. Пусть  $\{\xi_n, n \in \mathbb{N}\}$  – норсв,  $\xi_n >= 0$ ,  $\xi_n \neq const$  п.н.,  $S_n = \xi_1 + \dots + \xi_n$ ,  $S_0 = 0$ . Тогда процесс

$$X_t = \sup\{n : S_n <= t\}, t >= 0$$

называется процессом восстановления.

Траектория: см. рис. 2

Утверждение. Процесс восстановления конечен почти наверное.

Доказательство. Пусть сначала  $E\xi_i = a > 0$ .

Заметим, что  $\{S_k \le t\} \supset \{S_{k+1} \le t\}$ .

 $\{X_t=+\infty\}=\{\sup\{n:S_n\leqslant t\}=+\infty\}=\{\forall n:S_n\leqslant t\}=\bigcap_n\{S_n\leqslant t\}\Rightarrow$  |по непрерывности вероятностной меры|  $\Rightarrow P(X_t=+\infty)=P(\forall nS_n\leqslant t)=\lim_{n\to\infty}P(S_n\leqslant t)=\lim_{n\to\infty}P(S_n\leqslant t_n)\leqslant$  |для больших n|  $\leqslant\lim_{n\to\infty}P(\frac{S_n}{n}<\frac{a}{2})$ .

Но по УЗБЧ  $S_n \to a \Rightarrow P(S_n \leqslant a/2) \to P(a \leqslant a/2) = 0.$ 

В силу того, что  $X_t \uparrow$  при  $t \uparrow$ ,  $P(\exists t : X_t = +\infty) = P(\exists b : x_n = +\infty) = 0$ .

Если  $E\xi_i = +\infty$ , то случай сводится к предыдущему:  $\exists C > 0 : \tilde{\xi_n} = \min(\xi_n, C), E\tilde{\xi_n} > 0$ . Тогда  $P(X_t = +\infty) = P(\forall n S_n \leqslant t) \leqslant P(\tilde{S_n} \leqslant t) = 0$  (доказали в случае конечного матожидания).

Откуда может возникнуть процесс восстановления? Физическая модель — «Модель перегорания лампочки».  $\xi_n$  — случайная величина, равная времени работы лампочки,  $X_t$  — сколько раз пришлось
заменить лампочку в к моменту времени t.

4. Модель страхования Крамера-Лундберга

Пусть есть  $\{\xi_n, n \in \mathbb{N}\}, \{\eta_m, m \in \mathbb{N}\}, \xi_n \stackrel{d}{=} \xi_m, \eta_n \stackrel{d}{=} \eta_m, \{\xi_n, \eta_m\}$  независимы,  $\xi_n, \eta_n \geqslant 0, \xi_n$  невырождены.

Пусть  $\{X_t, t\geqslant 0\}$  — процесс восстановления, построенный по случайным величинам  $\{\xi_n, n\in\mathbb{N}\}, y_0, c>0$ . Тогда  $Y_t=y_0+c\cdot t-\sum\limits_{k=1}^{X_t}\eta_k$  — модель страхования Крамера-Лундберга.

#### Смысл параметров

- $y_0$  начальный капитал
- с скорость поступления страховых взносов
- $S_k = \xi_1 + \dots + \xi_k$  время k-й выплаты,  $\eta_k$  размер этой выплаты
- $X_t$  число выплат к моменту времени t>0
- $\sum\limits_{k=1}^{X_t}\eta_k$  общий размер выплат к этому моменту времени
- $\bullet$   $Y_t$  текущий капитал компании

## 1 Случайное блуждание на прямой

**Определение 1.1.** Пусть  $\xi_n, n \in \mathbb{N}$  — норсв,  $P(\xi_n = 1) = p$ ,  $P(\xi_n = -1) = q = 1 - p$ . Тогда процесс  $(S_n, n \in \mathbb{Z}_+), S_0 = 0, S_n = \xi_1 + \dots + \xi_n$  называется простейшим случайным блужсанием на прямой. Если  $p = q = \frac{1}{2}$ , то блуждание называется симметричным.

## 1 Вопросы

- 1. вероятность возвращения в ноль
- 2. распределение первого момента возвращения в ноль
- 3. среднее время в нуле
- 4. геометрия траектории

Замечание. Последние два вопроса – только для симметричного случая.

#### 2 Возвращение в ноль

 $P(\{S_n, n \in \mathbb{N}\}\)$  вернется в ноль) – ?

$$P(s1 \neq 0, s2 \neq 0, \dots, s_{2n-1} \neq 0, s_{2n} = 0) - ?$$

Вероятность каждой траектории, приводящей в 0 в момент времени 2n, одна и та же и равна  $(pq)^n$ . Каждую траекторию длины 2n можно сопоставить с вектором  $\{\varepsilon_1,\ldots,\varepsilon_{2n}\},\varepsilon_i\in\{-1,1\}$ .

Определение 1.2. Траектория  $(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_{2n})$  длины 2n называется *положительной*, если  $\forall k < 2n \sum_{j=1}^k \varepsilon_j > 0$  и  $\sum_{j=1}^{2n} \varepsilon_j = 0$ . Число таких траекторий обозначим через  $\tilde{C}_n$ .

Утверждение. Наблюдение:  $P(S_1 \neq 0, \dots, S_{2n-1} \neq 0, S_{2n} = 0) = 2 \cdot \tilde{C}_n \cdot (pq)^n$ .

Определение 1.3. Траектория  $(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_{2n})$  длины 2n называется neompuцаmeльной, если  $\forall k < 2n \sum_{j=1}^k \varepsilon_j \geqslant 0$  и  $\sum_{j=1}^{2n} \varepsilon_j = 0$ . Число таких траекторий обозначим через  $C_n$ .

Утверждение.  $\tilde{C}_n = C_{n-1}$ .

Доказательство. Смотри рисунок 3.

Чтобы получить из положительной траектории неотрицательную, покажем, что в начале стоит 1, в конце -1. Чтобы получить из неотрицательной положительную, добавим в начало 1, а в конец -1. Получили биекцию между положительными траекториями длины 2n и неотрицательными длины 2n-2.

Утверждение. Пусть  $C_0=1$ . Тогда  $C_n=\sum\limits_{k=0}^{n-1}C_k\cdot C_{n-1-k}$ .

Доказательство. Смотри рисунок 4.

Пусть 2k — первый момент возвращения траектории в ноль. Ясно, что таких траекторий  $\tilde{C}_k \cdot C_{n-k}$ . Суммируя по  $k=1\dots n$ :

$$C_n = \sum_{k=1}^n \tilde{C}_k \cdot C_{n-k} = \sum_{k=0}^{n-1} C_k \cdot C_{n-k-1}$$

Вывод:  $C_n$  – это числа Каталана.  $C_n = \frac{1}{n+1} \cdot C_{2n}^n$ .

Производящая функция:  $f(t) = \sum_{n=0}^{\infty} C_n t^n = \frac{1}{2t} (1 - \sqrt{1-4t}), |t| \leqslant \frac{1}{4}.$ 

Теорема 1.1 (распределение момента возвращения в ноль).

$$P(S_1 \neq 0, \dots, S_{2n-1} \neq 0, S_{2n} = 0) = \frac{1}{2n-1} C_{2n}^n (pq)^n$$

Доказательство.

$$P(S_1 \neq 0, \dots, S_{2n-1} \neq 0, s_{2n} = 0) = 2\tilde{C}_n(pq)^n = | \text{ ytb.1} | = 2C_{n-1}(pq)^n = \frac{2}{n}C_{2n-2}n - 1(pq)^n = \frac{2n}{n \cdot n}C_{2n-2}^{n-1}(pq)^n = \frac{1}{2n-1}C_{2n}^n(pq)^n.$$

Теорема 1.2 (вероятность возвращения в ноль).

$$P(\{S_n, n \ge 1\}$$
 вернется в ноль $) = 1 - |p - q|$ 

Доказательство.

$$P(\{S_n,n>=1\}$$
вернется в  $0)=\sum_{n=1}^{\infty}P(S_1\neq 0,\dots,S_{2n}=0)=\sum_{n=1}^{\infty}2 ilde{C_N}(pq)^n=\sum_{n=1}^{\infty}2C_{n-1}(pq)^n=\sum_{n=0}^{\infty}2C_{n-1}(pq)^n=\sum_{n=0}^{\infty}2C_n(pq)^{n-1}=2pq\cdot f(pq)=2pq\cdot rac{1}{2pq}(1-\sqrt{1-4pq})=|$  т.к.  $(p+q)^2=1|=1-\sqrt{(p-q)^2}=1-|p-q|$ 

Следствие 1.1. Симметричное случайное блуждание на прямой возвратно с вероятностью 1.

#### 3 Среднее время нахождения в нуле

Пусть  $(S_n, n \in \mathbb{N})$  – простейшее симметричное случайное блуждание на прямой. Обозначим через  $L_n(0)$  число нулей в последовательности  $S_k, k = 0 \dots n$ . Вопрос:  $EL_n(0) \sim$ ?

Лемма 1.1.

$$EL_n(0) = E|S_{n+1}|$$

Доказательство. Рассмотрим  $|S_{n+1}|$ .

$$|S_{n+1}| = |S_n + \xi_{n+1}| = \begin{cases} S_n + \xi_{n+1}, & S_n > 0\\ 1, & S_n = 0\\ -(S_n + \xi_{n+1}), & S_n < 0 \end{cases}$$

$$\begin{split} |S_{n+1}| &= (S_n + \xi_{n+1}) \mathrm{I}\{S_n > 0\} + \mathrm{I}\{S_n = 0\} - (S_n + \xi_{n+1}) \mathrm{I}\{S_n < 0\} = \mathrm{I}\{S_n = 0\} + (S_n + \xi_{n+1}) \operatorname{sign}(S_n) \\ \text{Отсюда} \; |S_{n+1}| &= \mathrm{I}\{S_n = 0\} + |S_n| + \xi_{n+1} \operatorname{sign}(S_n) = |\text{индукция}| = \sum_{k=0}^n (\mathrm{I}\{S_k = 0\} + \xi_{k+1} \operatorname{sign}(S_k)) = L_n(0) + \sum_{k=0}^n \xi_{k+1} \operatorname{sign}(S_k). \end{split}$$

Берем матожидание у обеих частей равенства:  $E|S_{n+1}| = EL_n(0) + \sum_{k=0}^n E(\xi_{k+1}\operatorname{sign}(S_k)) = EL_n(0) + \sum_{k=0}^n E\xi_{k+1}E\operatorname{sign}(S_k) = EL_n(0).$ 

Согласно ЦПТ,  $\frac{S_n}{\sqrt{n}} \stackrel{d}{\to} \eta \sim \mathcal{N}(0,1)$ .

По теореме о наследовании сходимости  $\frac{|S_n|}{\sqrt{n}} \stackrel{d}{\to} |\eta| \sim |\mathcal{N}(0,1)|$ .

Вопрос: верно ли данное?

$$E\frac{|S_n|}{\sqrt{n}} \to E|\eta| = \int_{\mathbb{R}} \frac{1}{\sqrt{\frac{2}{\pi}}} |x| e^{-\frac{x^2}{2}} dx = \sqrt{\frac{2}{\pi}}$$

**Определение 1.4.** Множество случайных величин  $\{\xi_{\alpha}, \alpha \in \mathfrak{A}\}$  называется равномерно интегрируемым, если

$$\lim_{c \to +\infty} \sup_{\alpha \in \mathfrak{A}} E(|\xi_{\alpha}| \operatorname{I}\{|\xi_{\alpha}| \geqslant c\}) = 0$$

Смысл: «хвосты» распределения равномерно малы.

**Теорема 1.3** (б/д). Пусть  $\{\xi_n, n \in \mathbb{N}\}$  – с.в.,  $\xi_n \stackrel{d}{\to} \xi$ . Тогда

$$E\xi_n \to E\xi \Leftrightarrow \{\xi_n, n \in \mathbb{N}\}$$
 равномерно интегрируемо

Замечание. Если сходимость  $\stackrel{p}{\to}$  или  $\stackrel{\text{п.н.}}{\to}$ , то равномерная интергрируемость  $\Leftrightarrow \xi_n \stackrel{L_1}{\to} \xi$ .

**Теорема 1.4** (достаточное условие равномерной интегрируемости). Пусть  $\{\xi_n, n \in \mathbb{N}\}$  – c. s.,  $G(t) \geqslant 0$ :  $\frac{G(t)}{t} \to +\infty$  при  $t \to +\infty$ . Если  $\sup_n EG(|\xi_n|) < +\infty$ , то последовательность равномерно интегрируема.

Доказатель ство. Положим  $M=\sup_n EG(|\xi_n|)$ .  $\forall \varepsilon>0$  положим  $a=\frac{M}{\varepsilon}$ . Возьмем c>0 :  $\frac{G(t)}{t}>a$   $\forall t>c$ . Тогда  $\forall t>c$ ,  $\forall n\in\mathbb{N}$ 

$$E(|\xi_n|\mathcal{I}\{|\xi_n|\geqslant t\})\leqslant E\left(\frac{G(|\xi_n|)}{a}\mathcal{I}\{|\xi_n|>=t\}\right)\leqslant E\frac{G(|\xi_n|)}{a}\leqslant \frac{M}{a}=\varepsilon$$

 $\Leftrightarrow \{\xi_n, n \in \mathbb{N}\}$  равномерно интегрируема.

Теорема 1.5 (среднее время в нуле).

$$EL_n(0) \sim \sqrt{\frac{2n}{\pi}}$$

Доказательство. Согласно лемме,  $EL_n(0) = E|S_{n+1}|$ . Покажем, что  $\{\xi_n = \frac{S_n}{\sqrt{n}}\}$  равномерно интегрируема. Подберем соответствующую функцию G. Попробуем  $G(t) = t^2$ .

$$EG(|\xi_n|) = E\xi_n^2 = \frac{(E\xi_n^2)}{n} = \frac{DS_n}{n} = \frac{\sum_{k=1}^n D\xi_k}{n} = \frac{n}{n} = 1$$

Согласно достаточному условию, получили, что последовательность  $\frac{|S_n|}{\sqrt{n}}$  равномерно интегрируема. Тогда по теореме

$$\frac{E|S_n|}{\sqrt{n}} \to E\eta = \sqrt{\frac{2}{\pi}}(\eta \sim \mathcal{N}(0,1))$$

Отсюда

$$EL_n(0) = E|S_{n+1}| \sim \sqrt{\frac{2(n+1)}{\pi}} \sim \sqrt{\frac{2n}{\pi}}$$

### 4 Свойства траекторий

**Теорема 1.6** (закон повторного логарифма, 6/д).

$$P\left(\overline{\lim_{n\to\infty}}\frac{S_n}{\sqrt{2n\ln\ln n}} = 1\right) = 1$$

Следствие 1.2.

$$P\left(\underline{\lim_{n\to\infty}}\frac{S_n}{\sqrt{2n\ln\ln n}} = -1\right) = -1$$

Доказатель ство. Рассмотрим  $X_n = -S_n$  – симметричное случайное блуждание  $\Leftrightarrow$  по ЗПЛ получаем, что

п.н. 
$$1 = \overline{\lim_n} \frac{X_n}{\sqrt{2n \ln \ln n}} = -\underline{\lim_n} \frac{S_n}{\sqrt{2n \ln \ln n}}$$

Смысл: — рис.5 —

 $3\Pi\Pi$  означает, что с вероятностью 1 траектория случайного блуждания начиная с некоторого момента лежит внутри между кривыми  $\pm (1+\varepsilon)\sqrt{2n\ln\ln n}$  и в то же время бесконечно много раз выходит в обе стороны из области, ограниченной кривыми  $\pm (1-\varepsilon)\sqrt{2n\ln\ln n}$ .

## 2 Ветвящиеся процессы Гальтона-Ватсона

Физическая модель: — рис.6 — В каждый следующий момент времени каждая частица распадается на некоторое случайное число таких же частиц.

Мат. модель: Пусть  $\xi$  – случайная величина со значениями в  $\mathbb{Z}_+$ .  $\{\xi_k^{(n)}, k, n \in \mathbb{N}\}$  – независимые случайные величины с тем же распределением, что и  $\xi$ . Положим

$$X_0 = 1, X_1 = \xi_1^{(1)}, X_n = \sum_{k=1}^{X_{n-1}} \xi_k^{(n)}$$

Определение 2.1.  $\{X_n, n \in \mathbb{Z}_+\}$  – ветвящийся процесс Гальтона-Ватсона, построенный по с.в.  $\xi$ .

- $X_n$  число частиц в n-м поколении
- $\xi_k^{(n)}$  число потомков k-й частицы в n-1-м поколении

Вопрос: какова вероятность вырождения процесса?

### 1 Производящие функции

**Определение 2.2.** Пусть  $\xi$  – случайная величина. Тогда ее *производящей функцией* называется

$$\varphi_{\xi}(z) = Ez^{\xi}, z \in \mathbb{R}$$

Свойства производящих функций

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

Если  $\xi$  принимает значения в  $\mathbb{Z}_+$ , то введем  $p_k = P(\xi = k), k \in \mathbb{Z}_+$ .

4. 
$$\varphi_{\xi}(z) = \sum_{k=0}^{\infty} z^k p_k$$

5. 
$$\varphi_{\xi}(0) = p_0$$

6. 
$$p_k = \frac{f_{\xi}^{(k)}(z)}{k!}$$

7. Ряд для  $\varphi_{\xi}(z)$  сходится абсолютно и равномерно в области  $\{|z|\leqslant 1\}$ 

8.  $\varphi_{\xi}(z)$  непрерывно дифференцируема бесконечное число раз в области  $\{|z|<1\}$ 

Пусть далее  $\{X_n, n \in \mathbb{Z}_+\}$  – ветвящийся процесс Г.-В., построенный по  $\xi$ .

#### Лемма 2.1.

$$\varphi_{X_{n_1}}(z) = \varphi_{X_n}(\varphi_{\xi}(z))$$

Доказательство.  $\varphi_{X_{n+1}}(z) = Ez^{X_{n+1}}$ 

$$E\left(z^{X_{n+1}}|X_n=m\right) = E\left(z^{\sum_{k=1}^{X_n}\xi_k^{(n+1)}}\middle|X_n=m\right) = E\left(z^{\sum_{k=1}^{m}\xi_k^{(n+1)}}\middle|X_n=m\right) = Ez^{\sum_{k=1}^{m}\xi_k^{(n+1)}} = (\varphi_{\xi}(z))^m$$

Значит,

$$\varphi_{X_{n+1}} = Ez^{X_{n+1}} = E(E(z^{X_{n+1}}|X_n)) = E(\varphi_{\xi}(z))^m|_{m=X_n} = \varphi_{X_n}(\varphi_{\xi}(z))$$

#### Следствие 2.1.

1. 
$$\varphi_{X_n}(z) = \underbrace{\varphi_{\xi}(\varphi_{\xi}(\dots \varphi_{\xi}(z)\dots))}_{n \ pas}$$

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

Доказательство. Применяем индуктивно лемму 2.1:

$$\varphi_{X_{n+1}} = \underbrace{\varphi_{\xi}(\varphi_{\xi}(\dots\varphi_{\xi}(z)\dots))}_{n+1 \text{ pas}} = \varphi_{\xi}(\varphi_{X_n}(z))$$

### 2 Вероятность вырождения процесса

Положим  $q_n = P(X_n = 0), q = P($ процесс выродился $) = P(\exists n : X_n = 0)$ 

#### Лемма 2.2.

$$q_n \leqslant q_{n+1} \ u \ q = \lim_n q_n$$

Доказатель ство.  $\{X_n=0\}\subset \{X_{n+1}=0\}\Rightarrow q_n\leqslant q_{n+1}$ 

Но  $P(\exists n: X_n = 0) = P\left(\bigcup_n \{X_n = 0\}\right) = |\text{по непрерывности вероятностной меры}| = \lim_n P(X_n = 0) = \lim_n q_n.$ 

## **Лемма 2.3.** Вероятность вырождения q является решением уравнения

$$s = \varphi_{\mathcal{E}}(s)$$

Доказательство.

$$q \leftarrow q_n = P(X_n = 0) = \varphi_{X_n}(0) = \varphi_{\mathcal{E}}(\varphi_{X_{n-1}}(0)) = \varphi_{\mathcal{E}}(q_{n-1}) \rightarrow \varphi_{\mathcal{E}}(q)$$

Вопрос: что делать, если на [0,1] решений несколько?

Всегда есть решение s=1.

**Теорема 2.1** (о вероятности вырождения). Пусть  $\xi \neq 1$  п.н. Пусть  $\mu = E\xi$  (м.б.  $\mu = +\infty$ ). Тогда

1. Если  $\mu \leqslant 1$ , то уравнение

$$s = \varphi_{\xi}(s)$$

имеет только одно решение s=1 на [0,1]. Тогда q=1.

2. Если  $\mu > 1$ , то уравнение

$$s = \varphi_{\xi}(s)$$

имеет единственное решение  $s_0 \in [0,1)$ . В этом случае  $q = s_0$ .

Доказательство.

1. Рассмотрим производную  $\varphi'_{\xi}(s) = \sum\limits_{k=1}^{\infty} k s^{k-1} P(\xi=k)$  для  $s \in [0,1]$ . Заметим, что эта функция строго возрастает (поскольку каждое слагаемое строго возрастает) и положительна (поскольку есть хоть одна ненулевая вероятность). Действительно, если  $\varphi_{\xi}(s) = 0$  для  $s > 0 \Rightarrow P(\xi=k) = 0 \ \forall k \geqslant 1$ . Но тогда  $P(\xi=0) = 1$  и q=1.

Далее считаем производную положительной.

Для  $s \in (0,1)$ :

$$1 - \varphi_{\varepsilon}(s) = \varphi'_{\varepsilon}(\theta)(1 - s)$$

где  $\theta=\theta(s)\in(s,1)$  Но  $\varphi_{\xi}'(\theta)<\varphi_{\xi}'(1)=\mu=1$ , т.к. производная строго возрастает.

$$\Rightarrow 1 - \varphi_{\xi}(s) < 1 - s$$
 при  $s \in [0,1) \Rightarrow s < \varphi_{\xi}(s)$ 

Решений, отличных от 1, нет.

График в этом случае выглядит так: — рис.7 —

2. Рассмотрим

$$arphi_{\xi}''(s) = \sum_{k=2}^{\infty} k(k-1) s^{k-2} P(\xi=k)$$
 для  $s \in [0,1)$ 

 $\Phi$ ункция строго возрастает и положительна на (0,1).

Действительно, если вдруг  $\varphi_{\xi}''(s)=0 \Rightarrow \forall k\geqslant 2 \ P(\xi=k)=0 \Rightarrow \xi<1$  п.н.  $\Rightarrow E\xi=\mu\leqslant 1$ , что противоречит условию.

Теперь считаем, что  $\varphi'_{\varepsilon}(s)$  строго возрастает на [0,1).

 $\Rightarrow 1 - \varphi_{\xi}'(s)$  меняет знак на [0,1) не более одного раза

$$1 - \varphi'_{\xi}(0) = 1 - P(\xi = 1) > 0$$
$$1 - \varphi'_{\xi}(1) = 1 - \mu < 0$$

 $\Rightarrow 1 - arphi_{\xi}'(s)$  меняет знак ровно один раз

График выглядит так: — рис.8 —

Пусть  $\varphi'_{\xi}(s_1) = 1$ . Что можно сказать про  $s - \varphi_{\xi}(s)$ ? При  $s < s_1$  возрастает, при  $s > s_1$  возрастает.

Если  $\varphi_{\xi}(0) = P(\xi = 0) = 0$ , то  $s - \varphi_{\xi}(s)|_{s=0} = 0$  — рис.9 —, то есть ровно один корень  $s = 0 \in [0, 1)$ . Ясно, что в этом случае q = 0.

Если  $\varphi_{\xi}(0) > 0$ , то  $s - \varphi_{\xi}(s)|_{s=0} < 0 \Rightarrow \exists s_0$  – единственное решение уравнения на [0,1)

Заметим, что при  $s < s_0$   $s < \varphi_{\xi}(s)$ , а при  $s > s_0$   $s > \varphi_{\xi}(s)$ .

Ho 
$$q_n = \varphi_{\xi}(q_{n-1}) \leqslant |\text{т.к. } q_n \geqslant q_{n-1}| \leqslant \varphi_{\xi}(q_n) \Rightarrow q_n \notin (s_0, 1).$$

Если  $q_n=1$ , то  $q_{n-1}=1$ , т.к.  $\varphi_\xi(s)=1 \Leftrightarrow s=1$ . По индукции получаем, что  $q_0=1$ . Но  $q_0=0$ , т.к. в нулевой момент времени всегда есть одна частица. Значит,  $q\in[0,s_0]$  как предел  $q_n\Rightarrow q=s_0$ .

График: — рис 11 —

Вывод: вероятность вырождения – это наименьший корень уравнения  $s = \varphi_{\xi}(s)$  из отрезка [0,1].

<u>Интерпретация:</u> если среднее число потомков меньше 1, то процесс обречен на вымирание. Иначе есть ненулевая вероятность того, что мы будем живы до бесконечности.

## 3 Конечномерные распределения случайных процесов

Пусть  $(X_t, t \in T)$  – случайный процесс на  $(\Omega, F, P)$ , и  $X_t$  принимает значения в  $(S_t, \mathcal{B}_t)$ .

**Определение 3.1.** Множество  $S = \prod_{t \in T} S_t$  называется  $\mathit{npocmpancmsom}$  траекторий случайного  $\mathit{npouecca}$ .

$$S = \{ y = (y(t), t \in t) : \forall t \in T \ y(t) \in S_t \}$$

Определение 3.2. Для  $\forall t \in T$  и  $B_t \in \mathcal{B}_t$  введем элементарный цилин $\partial p$  с основанием  $B_t$ :

$$C(t, B_t) = \{ y \in S : y(t) \in B_t \}$$

 $\underline{\text{Смысл:}}$  это все траектории, проходящие через  $B_t$  в момент времени t.- рис.12-

**Определение 3.3.** Минимальная  $\sigma$ -алгебра  $\mathcal{B}_T$ , содержащая все эти элементарные цилиндры, называется  $uunundpuveckou \sigma$ -алгеброй на S.

$$\mathcal{B}_T = \sigma\{C(t, B_t) : t \in T, B_t \in \mathcal{B}_T\}$$

 $(S, \mathcal{B}_T)$  – измеримое пространство.

**Лемма 3.1.**  $X = (X_t, t \in T)$  является случайным процессом  $\Leftrightarrow X : \Omega \to S$  является измеримым относительно цилиндрической  $\sigma$ -алгебры  $\mathcal{B}_T$ .

Доказательство.  $(\Rightarrow)$  Для  $\forall t X_t$  – случайный элемент со значениями в  $(S_t, \mathcal{B}_t)$ . Рассмотрим  $\mathcal{M}$  – система элементарных цилиндров в  $\mathcal{B}_T$ . По определению  $\sigma(\mathcal{M}) = \mathcal{B}_T$ .

 $\forall C(t, B_t) \in \mathcal{M}$  получаем

$$X^{-1}(C(t, B_t)) = \{\omega : X(\omega) \in C(t, B_t)\} = \{\omega : X_t(\omega) \in B_t\} = \{X_t^{-1}(B_t) \in \mathcal{F}\}$$

т.к.  $X_t$  – случайный элемент.

(⇐) По критерию измеримости отображения

$$\forall B \in \mathcal{B}_T \ X^{-1}(B) \in \mathcal{F}$$

Замечание. Лемма устанавливает эквивалентное определение случайного процесса как единого случайного элемента со значениями в пространстве траекторий.

**Определение 3.4.** Распределением  $P_X$  случайного процесса  $X = (X_t, t \in T)$  называется вероятностная мера на  $(S, \mathcal{B}_T)$  т.ч.  $\forall \mathcal{B} \in \mathcal{B}_T$   $P_X(B) = P(X \in B)$ .

Это определение удобно только в том случае, когда «время» конечно. Для счетного (или тем более континуального) «времени» это определение очень трудно для понимания.

**Определение 3.5.** Пусть  $X=(X_t,t\in T)$  – случайный процесс,  $\forall n\in\mathbb{N}\ \forall t_1,\ldots,t_n\in T$  пусть  $P_{t_1,\ldots,t_n}$  обозначает распределение вектора  $(X_{t_1},\ldots,X_{t_n})$ . Тогда набор вероятностных мер  $\{P_{t_1,\ldots,t_n}:n\in\mathbb{N},t_i\in T\}$  называется набором конечномерных распределений случайного процесса X, а сами  $P_{t_1,\ldots,t_n}$  называются конечномерными распределениями X.

| <u>Напоминание:</u>  $P_{..}$  – вер. мера на  $(S_{t_1} \times \cdots \times S_{t_n}, \mathcal{B}_{t_1} \otimes \cdots \otimes \mathcal{B}_{t_n})$ , определенная по правилу -2—.

**Пемма 3.2.** Пусть X и Y – случайные процессы c одинаковым временем, имеющие одно u то же пространство траекторий. Тогда  $P_X = P_Y \Leftrightarrow cosnadaют$  их конечномерные распределения.

#### Напоминание:

Единственность продолжения меры

Пусть  $(E, \mathcal{E})$  – измеримое пространство, P, Q – две вероятностные меры на нем. Пусть  $\mathcal{M} \subset \mathcal{E}$  –  $\pi$ -система и  $\sigma(\mathcal{M}) = \mathcal{E}$ . Тогда

$$P|_{\mathcal{M}} = Q|_{\mathcal{M}} \Leftrightarrow P|_{\mathcal{E}} = Q|_{\mathcal{E}}$$

Доказательство. Рассмотрим цилиндры (не элементарные!) в S:

$$\forall b \ \forall t_1 \dots t_n \in T \ \forall B_{t_1}, \dots, B_{t_n}, B_{t_i} \in \mathcal{B}_{t_i}$$
 определим  $C(t_1, \dots, t_n, B_{t_1}, \dots, B_{t_n}) = \{y \in S : y(t_i) \in B_{t_i} \forall i = 1..n\}$ 

Это пересечения каких-то элементарных цилиндров. Фактически, мы фиксируем значение случайного процесса в нескольких моментах времени, а не только в одном, как это делалось в случае элементарного цилиндра.

Пусть  $\mathcal{M}$  – множество цилиндров. Заметим, что  $\mathcal{M}$  –  $\pi$ -система, причем  $\sigma(\mathcal{M}) = \mathcal{B}_T$ .

 $(\Rightarrow)$  Пусть  $t_1,\ldots,t_n\in T, B_{t_1},\ldots,B_{t_n}, B_{t_i}\in \mathcal{B}_{t_i}$ . Тогда

$$\begin{split} P^{X}_{t_{1},...,t_{n}}(B_{t_{1}}\times\cdots\times B_{t_{n}}) &= & P((X_{t_{1}},...,X_{t_{n}})\in B_{t_{1}}\times\cdots\times B_{t_{n}}) = \\ & & P(X\in C(t_{1},...,t_{n},B_{t_{1}},...,B_{t_{n}})) = \\ & & P_{X}(C(t_{1},...,t_{n},B_{t_{1}},...,B_{t_{n}})) = \\ & & P_{Y}(C(t_{1},...,t_{n},B_{t_{1}},...,B_{t_{n}})) = \\ & & P((Y_{t_{1}},...,Y_{t_{n}})\in B_{t_{1}}\times\cdots\times B_{t_{n}}) = P^{Y}_{t_{1},...,t_{n}}(B_{t_{1}}\times\cdots\times B_{t_{n}}) \end{split}$$

Доказали, что распределения X и Y совпадают на прямоугольниках. Но  $B_{t_1} \times \cdots \times B_{t_n}$  – порождающая  $\pi$ -система для  $\mathcal{B}_{t_1} \otimes \cdots \otimes \mathcal{B}_{t_n} \Rightarrow$  по единственности продолжения меры  $P^x_{t_1...t_n} = P^y_{t_1...t_n}$ .

 $(\Leftarrow)$ 

$$\begin{split} P_X(C(t_1, \dots, t_n, B_{t_1}, \dots, B_{t_n})) &= \\ P_{t_1 \dots t_n}^X(B_{t_1} \times \dots \times B_{t_n}) &= \\ P_{t_1 \dots t_n}^Y(B_{t_1} \times \dots \times B_{t_n}) &= \\ P_Y(C(t_1, \dots, t_n, B_{t_1}, \dots, B_{t_n})) \end{split}$$

Доказали, что  $P_x$  и  $P_Y$  совпадают на  $\mathcal{M}$ . Но  $\mathcal{M}$  – порождающая  $\pi$ -система для  $\mathcal{B}_T \Rightarrow$  по единствености продолжения меры  $P_X = P_Y$ .

Пусть  $P_{t_1...t_n}$ ,  $n \in \mathbb{N}$ ,  $t_1...t_n \in T$  – конечномерное распределение  $(X_t, t \in T)$ .

**Лемма 3.3.** Для  $\{P_{t_1...t_n}\}$  выполнены условия симметрии (1) и согласованности (2):

1.  $\forall n \ \forall t_1 \dots t_n \in T \ \forall \sigma$  – перестановки  $\{1..n\}$  выполнено

$$P_{t_1...t_n}(B_{t_1}\times\cdots\times B_{t_n})=P_{t_{\sigma_1}...t_{\sigma_n}}(B_{t_{\sigma_1}}\times\cdots\times B_{t_{\sigma_n}})$$

2.  $\forall n \ \forall t_1 \dots t_n \in T$ 

$$P_{t_1...t_n}(B_{t_1} \times \cdots \times B_{t_{n-1}} \times S_{t_n}) = P_{t_1...t_{n-1}}(B_{t_1} \times \cdots \times B_{t_{n-1}})$$

Доказательство.

- 1.  $P_{t_1...t_n}(B_{t_1} \times \cdots \times B_{t_n}) = P(X_{t_1} \in B_{t_1}, \dots, X_{t_n} \in B_{t_n})$  не зависит от перестановки.
- 2.  $\{X_{t_n} \in S_{t_n}\} = \Omega$ , поэтому это событие ничего не добавляет в пересечение.

Пусть теперь X – вещественный процесс, т.е.  $(S_t, \mathcal{B}_t) = (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R})) \ \forall t \in T$ .

**Теорема 3.1** (Колмогорова о существовании случайного процесса,  $6/\pi$ ). Пусть T – некоторое множество,  $\forall n \in \mathbb{N} \ \forall t_1 \dots t_n \in T$  задана вероятностная мера  $P_{t_1 \dots t_n}$  на  $(\mathbb{R}^n, \mathcal{B}\mathbb{R}^n)$ , причем для системы  $\{P_{t_1,\dots t_n}\}$  выполнены условия симметрии и согласованности. Тогда  $\exists$  вероятностное пространство  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  и вещественный случайный процесс  $(X_t, t \in T)$  т.ч.  $\{P_{t_1 \dots t_n}\}$  – это его конечномерные распределения.

**Теорема 3.2** (условия симметрии и согласованности для характеристических функций). Пусть T – некоторое множество,  $\forall t_1, \ldots, t_n \in T$  задана вер. мера  $P_{t_1, \ldots, t_n}$  на  $(\mathbb{R}^n, \mathcal{B}(\mathbb{R}^n)$  с  $x.\phi.$   $\varphi_{t_1, \ldots, t_n}$ . Тогда  $\{P_{t_1, \ldots, t_n}, n \in \mathbb{N}, t_i \in T\}$  обладают условиями симм. и согл.  $\Leftrightarrow$  выполнены условия симметрии и согласованности для  $x.\phi.$ :

1. 
$$\varphi_{t_1,\ldots,t_n}(\lambda_1,\ldots,\lambda_n) = \varphi_{t_{\sigma_1},\ldots,t_{\sigma_n}}(\lambda_{\sigma_1},\ldots,\lambda_{\sigma_n})$$

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

Следствие 3.1. Пусть  $T \subset \mathbb{R}$ ,  $\forall n \in \mathbb{N} \ \forall t_1 < \dots < t_n \in T$  задана  $x.\phi. \ \varphi_{t_1,\dots,t_n}$  в  $\mathbb{R}^n$ . Тогда

$$\exists (\Omega, \mathcal{F}, P)$$
 и случайный процесс  $(X_t, t \in T)$  т.ч.  $\varphi_{t_1, \dots, t_n}$  – х.ф.  $(X_{t_1}, \dots, X_{t_n})$ 

 $\Leftrightarrow$ 

$$\forall m \ \varphi_{t_1,\ldots,t_n}(\lambda_1,\ldots,\lambda_n)|_{\lambda_m=0} = \varphi_{t_1,\ldots,t_{m-1},t_{m+1},\ldots,t_n}(\lambda_1,\ldots,\lambda_{m-1},\lambda_{m+1},\ldots,\lambda_n)$$

Доказательство.

(⇒) Очевидно из теоремы Колмогорова и теоремы об условиях симметрии и согласованности для хар. функций

 $(\Leftarrow)$  Пусть  $s_1, \ldots, s_n \in T, s_i \neq s_j$ , рассмотрим  $t_1 < \cdots < t_n$  т.ч.  $t_i = s_{\sigma_i}$  для некоторой перестановки  $\sigma$ .

Зададим

$$\varphi_{s_1,\ldots,s_n}(\lambda_1,\ldots,\lambda_n) := \varphi_{t_1,\ldots,t_n}(\lambda_{\sigma_1},\ldots,\lambda_{\sigma_n})$$

Проверим условия симметрии и согласованности для таких хар. функций.

Условие симметрии дано по построению. Проверим согласованность.

$$\begin{array}{l} \varphi_{s_1,\ldots,s_n}(\lambda_1,\ldots,\lambda_n)|_{\lambda_n=0}=\\ |s_n=t_m\Rightarrow\lambda_n=\lambda_{\sigma_m}|=\\ \varphi_{t_1,\ldots,t_n}(\lambda_{\sigma_1},\ldots,\lambda_{\sigma_n})|_{\lambda_{\sigma_m}=0}=\\ |\text{условие следствия}|=\\ \varphi_{t_1,\ldots,t_{m-1},t_{m+1},\ldots,t_n}(\lambda_{\sigma_1},\ldots,\lambda_{\sigma_{m-1}},\lambda_{\sigma_{m+1}},\ldots,\lambda_{\sigma_n})=\\ |\text{по построению}|=\\ \varphi_{s_1,\ldots,s_{n-1}}(\lambda_1,\ldots,\lambda_{n-1}) \end{array}$$

Условия симметрии и согласованности проверяются аналогично, если есть совпадающие  $s_i = s_j$ . По теореме Колмогорова искомый процесс существует.

## 4 Процессы с независимыми приращениями

Определение 4.1. Пусть  $(X_t, t \geqslant 0)$  – действительный процесс. Он называется процессом с независимыми приращениями, если  $\forall n \in \mathbb{N} \ \forall \ 0 \leqslant t_1 < \cdots < t_n$  случайные величины  $X_{t_1}, X_{t_2-t_1}, \ldots, X_{t_n-t_{n-1}}$  независимы в совокупности.

**Теорема 4.1** (о существовании процессов с независимыми приращениями). Пусть  $Q_0$  – вер. мера на  $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$  с  $x.\phi$ .  $\varphi_0$ ,  $u \, \forall s, t$  задана вер. мера  $Q_{s,t}$  на  $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$  с  $x.\phi$ . Тогда процесс с независимыми приращениями

$$(X_t, t \geqslant 0)$$
 т.ч.  $X_0 \stackrel{d}{=} Q_0, X_t - X_s \stackrel{d}{=} Q_{s,t}, s < t$ 

существует тогда и только тогда, когда

$$\forall \ 0 \leqslant s < u < t \ \varphi_{s,t}(\tau) = \varphi_{s,u}(\tau)\varphi_{u,t}(\tau)$$

Доказательство.

$$(\Rightarrow) \exists X_t \Rightarrow \forall \ s < u < tX_t - X_u \text{ и } X_u - X_s \text{ независимы} \Rightarrow \varphi_{s,t}(\tau) = \varphi_{X_t - X_s}(\tau) = \varphi_{X_t - X_u + X_u - X_s}(\tau) = \varphi_{X_t - X_u}(\tau) \varphi_{X_u - X_s}(\tau) = \varphi_{u,t}(\tau) \varphi_{s,u}(\tau).$$

$$(\Leftarrow)$$
 Пусть  $X_t$  существует. Тогда  $\forall 0 < t_1 < \dots < t_n$  случайные величины.  $(X_t n - X_t n - 1, \dots, X_t 1 - X_0, X_0)$  независимы. Обозначим этот вектор как  $\xi$ .

## 5 Гауссовские случайные процессы

**Определение 5.1.** Случайный вектор  $\xi = \xi_1, \dots, \xi_n$  называется гауссовским, если его х.ф. имеет вид

$$\varphi_{\varepsilon}(t) = e^{i < a, t > -\frac{1}{2} < \Sigma t, t >}$$

где  $a \in \mathbb{R}^n$ , а  $\Sigma \in Mat(n \times n)$  – симметрическая и неотрицательно определенная. В этом случае пишут  $\xi \tilde{N}(a, \Sigma)$ .

Теорема 5.1 (три эквивалентных определения).

- 1. Вектор  $(\xi_1,\ldots,\xi_n)$  гауссовский
- 2.  $\xi = A\eta + b$  n.n.,  $\epsilon \partial e A \in Mat(n \times m)$ ,  $b \in \mathbb{R}^n$ ,  $\eta = (\eta_1, \dots, \eta_n, \eta_i nes. N(0, 1))$
- 3.  $\forall \tau \in \mathbb{R}^n < \tau, \xi >$ имеет одномерное нормальное распределение.

#### Свойства гаусс. векторов

- 1. Смысл параметров: если  $\xi \tilde{N}(a,\Sigma)$ , то  $a=E\xi$ ,  $\Sigma=D\xi$  матрица ковариаций.
- 2. Если  $\xi$  гауссовский, то  $A\xi$  гауссовский для всех матриц соответствуещего размера (т.е. линейное преобразование гауссовского вектора также является гауссовским вектором).
- 3. Если  $\xi = (\xi_1, \dots, \xi_n) \tilde{N}(a, \Sigma)$ , то  $\xi_1, \dots, \xi_n$  нез. в совокупности  $\Leftrightarrow \Sigma$  диагональна  $\Leftrightarrow \xi_1, \dots, \xi_n$  некоррелированы.

**Определение 5.2.** Действительный случайный процесс  $(X_t, t \in T)$  называется *гауссовским*, если все его конечномерные распределения гауссовские:

$$\forall n \ \forall t_1, \ldots, t_n \in T$$
 вектор  $(X_{t_1}, \ldots, X_{t_n})$  гауссовский

Определение 5.3. Процесс  $(X_t, t \in T)$  называется  $L^2$ -процессом, если  $\forall t \in TE|X_t^2| < +\infty$ .

Функция  $a(t) = EX_t$  называется функцией среднего процесса  $X_t$ .

Функция  $R(s,t) = cov(X_s, X_t)$  называется ковариационной функцией процесса  $X_t$ .

Функция  $K(s,t) = EX_sX_t$  называется корреляционной функцией процесса  $X_t$ .

Замечание. распределение гауссовского вектора однозначно определяется матожиданием и матрицей ковариаций ⇒ конечномерные распределения гауссовского процесса определяются функцией среднего и ковариационной функцией.

**Определение 5.4.** Функция  $f(x,y), x,y \in t$  называется неотрицательно определенной на  $T \times T$ , если

$$\forall n \ \forall t_1, \dots, t_n \in T \ \forall x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R} \sum_{i,j=1}^n f(t_i, t_j) x_i x_j \geqslant 0$$

**Пемма 5.1.** Ковариационная и корреляционная функции случайного процесса симметричны и неотрицательно определены.

Доказательство. Пусть  $X_t-L^2$ -процесс, K(s,t) – его корреляционная функция. Тогда  $\forall n \ \forall t_1,\ldots,t_n \in T \ \forall x_1,\ldots,x_n \in \mathbb{R}$ 

$$\sum_{i,j=1}^{n} f(t_i, t_j) x_i x_j \geqslant 0 = \sum_{i,j=1}^{n} (EX_{t_i} X_{t_j}) x_i x_j = E(\sum_{i,j=1}^{n} x_i X_{t_i} x_j X_{t_j}) = E(\sum_{i=1}^{n} x_i X_{t_i})^2 \geqslant 0$$

 $\Rightarrow K(s,t)$  неотрицательно определена.

Теперь заметим, что  $R(s,t) = cov(X_s,X_t)$  – это корреляционная функция для  $Y_t = X_t - EX_t \Rightarrow$  она тоже неотрицательно определена.

Их симметричность очевидна.

**Теорема 5.2** (о существовании гауссовских процессов). Пусть T – некоторое множество, на нем задана функция a(t), u R(s,t) – симметричная u неотрицательно определенная функция на  $T \times T$ . Тогда существует вероятностное пространство  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  u гауссовский процесс  $(X_t, t \in t)$  m.ч.  $a(t) = EX_t$  u  $R(s,t) = cov(X_s, X_t)$ .

Доказатель ство. Для  $n \in \mathbb{N}, t_1, \ldots, t_n \in T$  рассмотрим вектор  $a_{t_1}, \ldots, a_{t_n} = (a(t_1), \ldots, a(t_n)), \Sigma_{t_1, \ldots, t_n} = ||R(t_i, t_j)||_{i,j=1}^n$ .

Тогда  $\Sigma_{t_1,...,t_n}$  неотрицательно определена. Рассмотрим х.ф.

$$\varphi_{t_1,\ldots,t_n}(\lambda_1,\ldots,\lambda_n) = e^{i\langle a_{t_1,\ldots,t_n},\lambda\rangle} - \frac{1}{2}\langle \Sigma t_1,\ldots,t_n\lambda,\lambda\rangle$$

Легко видеть, что такой набор х.ф. обладает свойствами симметрии и согласованности:

$$\langle a_{t_1,\dots,t_n}, \lambda \rangle = \sum_{k=1}^n a(t_k)(\lambda_k) = |\forall \sigma| = \sum_{k=1}^n a(t_{\sigma(k)})(\lambda_{\sigma(k)})$$

$$< a_{t_1,...,t_n}, (\lambda_1,...,\lambda_n) > |_{\lambda_n=0} = < a_{t_1,...,t_{n-1}}, (\lambda_1,...,\lambda_{n-1})$$

Для R аналогично (написать!).

По теореме Колмогрова это означает, что  $\exists (X_t, t \in T)$  т.ч.  $\varphi_{t_1, \dots, t_n} - \text{х.ф.} (X_{t_1}, \dots, X_{t_n}) \Rightarrow X_t - \text{гауссовский}$  процесс и  $EX_t = a(t), cov(X_s, X_t) = R(s, t)$ .

### 1 Процесс броуновского движения (винеровский процесс)

**Определение 5.5.** Случайный процесс  $(W_t, t \in 0)$  называется винеровским, если

- 1.  $W_0 = 0$  п.н.
- 2.  $W_t$  имеет независимые приращения
- 3.  $W_t W_t \tilde{N}(0, t s), t \ge s$

Утверждение. Винеровский процесс существует.

Доказательство. По критерию существования процессов с независимыми приращениями достаточно проверить, что  $\forall s \leqslant u \leqslant t$  (опускаем аргумент у х.ф.)

$$\varphi_{W_t W_s} = \varphi_{W_t - W_u} \varphi_{W_u - W_s}$$

Но т.к.  $W_t - W_s \sim N(0, t - s)$ 

$$\varphi_{W_t - W_s}(\tau) = e^{-\frac{1}{2}\tau^2(t-s)}$$

Очевидно, свойство выполнено и процесс существует.

**Теорема 5.3** (эквивалентное определение винеровского процесса). Процесс  $(W_t, t \geqslant 0)$  является винеровским  $\Leftrightarrow$ 

- 1.  $W_t$  гауссовский
- 2.  $\forall t \geqslant 0 \ EW_t = 0$
- 3.  $cov(W_s, W_t) = min(s, t)$

Доказательство.  $(\Rightarrow)$   $W_t \sim N(0,t) \Rightarrow EW_t = 0$ . Посчитаем ковариационную функцию:

$$cov(W_s, W_t) = |t > s| = cov(W_s, W_t - W_s + W_s) = cov(W_s, W_t - W_s) + cov(W_s, W_s) = 0 + DW_s = s = min(s, t)$$

.

Пусть  $0 \geqslant t_1 \geqslant \ldots \geqslant t_n, \xi = (W_{t_1}, \ldots, W_{t_n})$ . Вектор  $\eta = (W_{t_1}, W_{t_2} - W_{t_1}, \ldots, W_n - W_{n-1})$  имеет независимые нормальные компоненты  $\Rightarrow \eta$  – гауссовский вектор. Очевидно,  $\xi = A\eta$  (выписать A!), значит,  $\xi$  также является гауссовским  $\Rightarrow W_t$  – гауссовский процесс.

 $(\Leftarrow)$  Почему такой процесс существует? По теореме достаточно проверить, что min(s,t) – неотрицательно определенная функция.

Для этого можно заметить, что min(s,t) — это ковариационная функция для пуассоновского процесса интенсивности 1. Значит, она неотрицательно определена.

$$EW_t = 0, DW_t = min(t, t) = t \Rightarrow DW_0 = 0, EW_0 = 0 \Rightarrow W_0 = 0$$
 п.н.

Пусть  $0 \leqslant t_1 < \dots < t_n$  фикс. Тогда  $(W_{t_1}, \dots, W_{t_n})$  – гаусс. вектор  $\Rightarrow \xi = (W_{t_n} - W_{t_{n-1}}, \dots, W_{t_2} - W_{t_1}, W_{t_1})$  – тоже гауссовский как линейное преобразование гауссовского вектора. Значит, для независимости компонент  $\xi$  достаточно проверить, что они некоррелированны.

Пусть  $i > j, t_0 = 0.$ 

$$\begin{split} cov(W_{t_i} - W_{t_{i-1}}, W_{t_j} - W_{t_{j-1}}) = \\ cov(W_{t_i}, W_{t_j}) - cov(W_{t_{i-1}}, W_{t_j}) - cov(W_{...} = \\ t_j - t_j - t_{j-1} + t_{j-1} = 0 \end{split}$$

 $\Rightarrow W_t$  имеет независимые приращения.

 $W_t - W_s \sim N(a, \sigma^2)$ .

$$a = E(W_t - W_s) = 0$$

$$\sigma^2 = D(W_t - W_s) = cov(W_t - W_s, W_t - W_s) = cov(W_t, W_t) + cov(W_s, W_s) - 2cov(W_t, W_s) = |t > s| = t - 2s + s = t - s$$

## 2 Непрерывность траекторий $W_t$

Определение 5.6. Процесс  $(Y_t, t \in T)$  называется модификацией процесса  $(X_t, t \in T)$ , если  $\forall t \in T$ 

$$P(Y_t = X_t) = 1$$

**Теорема 5.4** (Колмогорова о существании непрерывной модификации, 6/д). Пусть процесс  $(X_t, t \in [a, b])$  таков, что для некоторых  $C, \alpha, \varepsilon > 0$  выполнено:

$$\forall t, s \in [a, b] \ E|X_t - X_s|^{\alpha} \leqslant C|t - s|^{1+\varepsilon}$$

Tогда у  $X_t$  существует модификация  $Y_t$ , все траектории которой непрерывны.

**Следствие 5.1.** У  $W_t, t \ge 0$  существует непрерывная модификация.

Доказатель ство. Т.к.  $W_t - W_s \sim N(0, |t-s|) \Rightarrow E(W_t - W_s)^4 = 3(|t-s|)^2 \Rightarrow y W_t$  существует непрерывная модификация на любом конечном отрезке.

Пусть  $W_t^{(n)}$  – непрерывная модификация  $W_t$  на отрезке  $[n, n+1], n \in \mathbb{Z}_+$ . Рассмотрим процесс

$$X_t(\omega) = \{W_t^{(n)}(\omega, t \in [n, n+1))\}$$

Разрывы траекторий  $X_t$  возможны только в целых точках времени, когда  $W_{n+1}^{(n)}(\omega) \neq W_{n+1}^{(n+1)}(\omega)$ . Но  $W_t^{(n)}$  и  $W_t^{(n+1)}$  — модификации  $W_t$   $\Rightarrow$ 

$$P(W_{n+1}^{(n)} = W_{n+1}) = 1 = P(W_{n+1}^{(n+1)} = W_{n+1})$$
$$\Rightarrow P(\exists n : W_{n+1}^{(n)} \neq W_{n+1}^{(n+1)}) = 0$$

Теперь рассмотрим

$$ilde{X_t}(\omega) = X_t(\omega),$$
 если  $orall n \; W_{n+1}^{(n)}(\omega) = W_{n+1}^{(n+1)}(\omega) 0,$  иначе

Это и будет искомая непрерывная модификация.

3амечание. Условие  $\varepsilon > 0$  в теореме Колмогорова существенно.

Доказательство. Пусть  $(N_t, t \geqslant 0)$  – пуассоновский процесс. Тогда

$$E(N_t - N_t) = \lambda |t - s|$$

 $\Rightarrow N_t$  удовлетворяет условию теоремы Колмогорова с  $\varepsilon = 0$ . Но траектории  $N_t$  разрывны почти наверное на всем  $\mathbb{R}_+$  и разрывны с положительной вероятностью на любом конечном отрезке.

Замечание. Всюду далее, где это необходимо, считаем, что нам задана непрерывная модификация винеровского процесса.

**Теорема 5.5** (Пэли, Зигмунд, Винер, 6/д). C вероятностью 1 траектория винеровского процесса не дифференцируема ни в одной точке  $\mathbb{R}_+$ .

Теорема 5.6 (Закон повторного логарифма).

$$P\left(\limsup_{t \to +\infty} \frac{W_t}{\sqrt{2t \ln \ln t}} = 1\right) = 1$$

$$\left| \limsup_{t \to +\infty} = \lim_{t \to +\infty} \sup_{s \geqslant t} f(s) \right|$$

Следствие 5.2.

$$P\left(\liminf_{t\to+\infty}\frac{W_t}{\sqrt{2t\ln\ln t}}=-1\right)=1$$

 $\mathcal{A}$ оказатель ство. Рассмотрим  $Y_t = -W_t$  – тоже винеровский процесс.