## Содержание

1	Лекция от 08.02.17. Случайные блуждания		<b>2</b>
	1.1	Понятие случайного блуждания	2
	1.2	Случайные блуждания	3
	1.3	Исследование случайного блуждания с помощью характери-	
		стической функции	5
2	Лекция от 15.02.17. Ветвящиеся процессы и процессы вос-		
	ста	новления	8
	2.1	Модель Гальтона-Ватсона	8
	2.2	Процессы восстановления	12
3	Лекция от 22.02.17. Пуассоновские процессы		13
	3.1	Процессы восстановления (продолжение)	13
	3.2	Сопоставление исходного процесса восстановления со вспомо-	
		гательным	13
	3.3	Элементарная теорема восстановления	15
	3.4	Пуассоновский процесс как процесс восстановления	17
4	Лекция от 01.03.17. Точечные процессы		19
	4.1	Независимость приращений пуассоновского процесса	19
	4.2	Пространственный пуассоновский процесс	20
	4.3	Функционал Лапласа точечного процесса	25
	4.4	Маркирование пуассоновских процессов	26
5	Лекция от 15.03.17. Процессы с независимыми приращени-		
	ями		<b>27</b>
	5.1	Функционал Лапласа точечного процесса (продолжение)	27
	5.2	Теорема Колмогорова о согласованных распределениях	32
	5.3	Процессы с независимыми приращениями	34
	5.4	Модификация процесса	34
6			35
	6.1	Фильтрации. Марковские моменты	35
	6.2	Строго марковское свойство	36
	6.3	Функции Хаара и Шаудера	40
	6.4	Винеровские процессы	41
7			44
	7.1	Недифференцируемость траекторий броуновского движения.	44
	7.2	Принцип отражения	46
	7.3	Теорема Башелье	47
Список литературы 4			49

### 1 Лекция от 08.02.17

Случайные блуждания

#### 1.1 Понятие случайного блуждания

**Определение 1.1.** Пусть V — множество, а  $\mathscr{A}$  —  $\sigma$ -алгебра его подмножеств. Тогда  $(V,\mathscr{A})$  называется измеримым пространством.

Определение 1.2. Пусть есть  $(V, \mathscr{A})$  и  $(S, \mathscr{B})$  — два измеримых пространства,  $f \colon V \to S$  — отображение. f называется  $\mathscr{A} \mid \mathscr{B}$ -измеримым, если  $\forall B \in \mathscr{B} \ f^{-1}(B) \in \mathscr{A}$ . Обозначение:  $f \in \mathscr{A} \mid \mathscr{B}$ .

**Определение 1.3.** Пусть есть  $(\Omega, \mathscr{F}, \mathsf{P})$  — вероятностное пространство,  $(S, \mathscr{B})$  — измеримое пространство,  $Y \colon \Omega \to S$  — отображение. Если  $Y \in \mathscr{F}|\mathscr{B}$ , то Y называется *случайным элементом*.

Определение 1.4. Пусть  $(\Omega, \mathscr{F}, \mathsf{P})$ — вероятностное пространство,  $(S, \mathscr{B})$ — измеримое пространство,  $Y: \Omega \to S$ — случайный элемент. Pac-пределение вероятностей, индуцированное случайным элементом Y, - это функция на множествах из  $\mathscr{B}$ , задаваемая равенством

$$\mathsf{P}_Y(B) := \mathsf{P}(Y^{-1}(B)), \quad B \in \mathscr{B}.$$

Определение 1.5. Пусть  $(S_t, \mathcal{B}_t)_{t \in T}$ — семейство измеримых пространств. Случайный процесс, ассоциированный с этим семейством,— это семейство случайных элементов  $X = \{X(t), t \in T\}$ , где

$$X(t): \Omega \to S_t, \ X(t) \in \mathscr{F}|\mathscr{B}_t \ \forall t \in T.$$

Здесь T — это произвольное параметрическое множество,  $(S_t, \mathscr{B}_t)$  — произвольные измеримые пространства.

Замечание. Если  $T \subset \mathbb{R}$ , то  $t \in T$  интерпретируется как время. Если  $T = \mathbb{R}$ , то время непрерывно; если  $T = \mathbb{Z}$  или  $T = \mathbb{Z}_+$ , то время дискретно; если  $T \subset \mathbb{R}^d$ , то говорят о случайном поле.

**Определение 1.6.** Случайные элементы  $X_1,\ldots,X_n$  называются *независимыми*, если  $P\left(\bigcap_{k=1}^n \{X_k \in B_k\}\right) = \prod_{k=1}^n P(X_k \in B_k) \ \forall B_1 \in \mathscr{B}_1,\ldots,B_n \in \mathscr{B}_n.$ 

Теорема 1.1 (Ломницкого-Улама). Пусть  $(S_t, \mathcal{B}_t, \mathsf{Q}_t)_{t\in T}$  — семейство вероятностных пространств. Тогда на некотором  $(\Omega, \mathscr{F}, \mathsf{P})$  существует семейство независимых случайных элементов  $X_t \colon \Omega \to S_t, \ X_t \in \mathscr{F}|\mathscr{B}_t$  таких, что  $\mathsf{P}_{X_t} = \mathsf{Q}_t, \ t \in T$ .

Замечание. Это значит, что на некотором вероятностном пространстве можно задать независимое семейство случайных элементов с наперед указанными распределениеми. При этом T по-прежнему любое, как и  $(S_t, \mathcal{B}_t, \mathsf{Q})_{t \in T}$  произвольные вероятностные пространства. Независимость здесь означает независимость в совокупности  $\forall$  конечного поднабора.

#### 1.2 Случайные блуждания

Определение 1.7. Пусть  $X, X_1, X_2, \ldots$  независимые одинаково распределенные случайные векторы со значениями в  $\mathbb{R}^d$ . Случайным блужданием в  $\mathbb{R}^d$  называется случайный процесс с дискретным временем  $S = \{S_n, n \geq 0\}$   $(n \in \mathbb{Z}_+)$  такой, что

$$S_0 := x \in \mathbb{R}^d$$
 (начальная точка);  $S_n := x + X_1 + \ldots + X_n, \quad n \in \mathbb{N}.$ 

**Определение 1.8.** Простое случайное блуждание в  $\mathbb{Z}^d$ — это такое случайное блуждание, что

$$\mathsf{P}(X=e_k) = \mathsf{P}(X=-e_k) = \frac{1}{2d},$$

где 
$$e_k = (0, \dots, 0, \underbrace{1}_k, 0, \dots, 0), \ k = 1, \dots, d.$$

**Определение 1.9.** Введем  $N:=\sum\limits_{n=0}^{\infty}\mathbb{I}\{S_n=0\}\ (\leqslant\infty)$ . Это, по сути, число попаданий нашего процесса в точку 0. Простое случайное блуждание  $S==\{S_n,n\geqslant 0\}$  называется возвратным, если  $\mathsf{P}(N=\infty)=1;$  невозвратным, если  $\mathsf{P}(N<\infty)=1.$ 

Замечание. Далее считаем, что начальная точка случайного блуждания ноль.

Определение 1.10. Число  $\tau := \inf\{n \in \mathbb{N} : S_n = 0\}$  ( $\tau := \infty$ , если  $S_n \neq 0$   $\forall n \in N$ ) называется моментом первого возвращения в  $\theta$ .

Замечание. Следует понимать, что хотя определение подразумевает, что  $P(N=\infty)$  равно либо 0, либо 1, пока что это является недоказанным фактом. Это свойство будет следовать из следующей леммы.

Лемма 1.2. Для  $\forall n \in \mathbb{N}$ 

$$P(N = n) = P(\tau = \infty) P(\tau < \infty)^{n-1}$$
.

Доказатель ство. При n=1 формула верна:  $\{N=1\}=\{\tau=\infty\}$ . Докажем по индукции.

$$\begin{split} \mathsf{P}(N = n+1, \tau < \infty) &= \sum_{k=1}^{\infty} \mathsf{P}(N = n+1, \tau = k) = \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} \mathsf{P}\left(\sum_{m=0}^{\infty} \mathbb{I}\{S_{m+k} - S_k = 0\} = n, \tau = k\right) = \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} \mathsf{P}\left(\sum_{m=0}^{\infty} \mathbb{I}\left\{S_m' = 0\right\} = n\right) \mathsf{P}(\tau = k) = \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} \mathsf{P}(N' = n) \, \mathsf{P}(\tau = k), \end{split}$$

где N' определяется по последовательности  $X_1' = X_{k+1}, \ X_2' = X_{k+2}$  и так далее. Из того, что  $X_i$  — независиые одинаково распределенные случайные векторы, следует, что N' и N распределены одинаково. Таким образом, получаем, что

$$P(N = n + 1, \tau < \infty) = P(N = n) P(\tau < \infty).$$

Заметим теперь, что

$$P(N = n + 1) = P(N = n + 1, \tau < \infty) + P(N = n + 1, \tau = \infty),$$

где второе слагаемое обнуляется из-за того, что  $n+1\geqslant 2$ . Из этого следует, что

$$P(N = n + 1) = P(N = n) P(\tau < \infty).$$

Пользуемся предположением индукции и получаем, что

$$P(N = n + 1) = P(\tau = \infty) P(\tau < \infty)^n,$$

что и завершает доказательство леммы.

Следствие.  $P(N=\infty)$  равно  $\theta$  или 1.  $P(N<\infty)=1\Leftrightarrow P(\tau<\infty)<1$ .

Доказательство. Пусть  $P(\tau < \infty) < 1$ . Тогда

$$P(N < \infty) = \sum_{n=1}^{\infty} P(N = n) = \sum_{n=1}^{\infty} P(\tau = \infty) P(\tau < \infty)^{n-1} = \frac{P(\tau = \infty)}{1 - P(\tau < \infty)} = \frac{P(\tau = \infty)}{P(\tau = \infty)} = 1.$$

Это доказывает первое утверждение следствия и импликацию справа налево в формулировке следствия. Докажем импликацию слева направо.

$$\mathsf{P}(\tau < \infty) = 1 \Rightarrow \mathsf{P}\left((\tau = \infty) = 0\right) \Rightarrow \mathsf{P}(N = n) = 0 \; \forall \, n \in \mathbb{N} \Rightarrow \mathsf{P}(N < \infty) = 0.$$

Следствие доказано.

**Теорема 1.3.** Простое случайное блуждание в  $\mathbb{Z}^d$  возвратно  $\Leftrightarrow$   $\mathsf{E} N = \infty$  (соответственно, невозвратно  $\Leftrightarrow$   $\mathsf{E} N < \infty$ ).

Доказатель ство. Если  $\mathsf{E} N < \infty$ , то  $\mathsf{P}(N < \infty) = 1$ . Пусть теперь  $\mathsf{P}(N < \infty) = 1$ . Это равносильно тому, что  $\mathsf{P}(\tau < \infty) < 1$ .

$$\begin{split} \mathsf{E} N &= \sum_{n=1}^\infty n \, \mathsf{P}(N=n) = \sum_{n=1}^\infty n \, \mathsf{P}(\tau=\infty) \, \mathsf{P}(\tau<\infty)^{n-1} = \\ &= \mathsf{P}(\tau=\infty) \sum_{n=1}^\infty n \, \mathsf{P}(\tau<\infty)^{n-1}. \end{split}$$

Заметим, что

$$\sum_{n=1}^{\infty} np^{n-1} = \left(\sum_{n=1}^{\infty} p^n\right)' = \left(\frac{1}{1-p}\right)' = \frac{1}{(1-p)^2}.$$

Тогда, продолжая цепочку равенств, получаем, что

$$\mathsf{P}(\tau = \infty) \sum_{n=1}^{\infty} n \, \mathsf{P}(\tau < \infty)^{n-1} = \frac{\mathsf{P}(\tau = \infty)}{(1 - \mathsf{P}(\tau < \infty))^2} = \frac{1}{1 - \mathsf{P}(\tau < \infty)},$$

что завершает доказательство теоремы.

3амечание. Заметим, что поскольку  $N=\sum\limits_{n=0}^{\infty}\mathbb{I}\{S_n=0\},$  то

$$EN = \sum_{n=0}^{\infty} EI\{S_n = 0\} = \sum_{n=0}^{\infty} P(S_n = 0),$$

где перестановка местами знаков матожидания и суммы возможна в силу неотрицательности членов ряда. Таким образом,

$$S$$
 возвратно  $\Leftrightarrow \sum_{n=0}^{\infty} \mathsf{P}(S_n=0) = \infty.$ 

Следствие. S возвратно  $npu \ d = 1 \ u \ d = 2.$ 

Доказательство. 
$$P(S_{2n}=0)=(\frac{1}{2d})^{2n}\sum_{\substack{n_1,\ldots,n_d\geqslant 0\\n_1+\ldots+n_d=n}}\frac{(2n)!}{(n_1!)^2\ldots(n_d!)^2}$$

Случай 
$$d=1$$
:  $P(S_{2n}=0)=\frac{(2n)!}{(n!)^2}(\frac{1}{2})^{2n}$ .

Согласно формуле Стирлинга,

$$m! \sim \left(\frac{m}{e}\right)^m \sqrt{2\pi m}, \quad m \to \infty.$$

Соответственно,

$$P(S_{2n}=0) \sim \frac{1}{\sqrt{\pi n}} \Rightarrow$$

 $\Rightarrow$  ряд  $\sum\limits_{n=0}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{\pi n}} = \infty \Rightarrow$  блуждание возвратно. Аналогично рассматривается  $cnyua\~u \ d=2$ :

$$P(S_{2n} = 0) = \dots = \left\{ \frac{(2n)!}{(n!)^2} \left( \frac{1}{2} \right)^{2n} \right\}^2 \sim \frac{1}{\pi n}$$

 $\Rightarrow$ ряд тоже разойдется  $\Rightarrow$  блуждание возвратно (подробнее см. [2], т.1, стр. 354). Теорема доказана.  $\hfill\Box$ 

### 1.3 Исследование случайного блуждания с помощью характеристической функции

**Теорема 1.4.** Для простого случайного блуждания в  $\mathbb{Z}^d$ 

$$\mathsf{E} N = \lim_{c \uparrow 1} \frac{1}{(2\pi)^d} \int_{[-\pi,\pi]^d} \frac{1}{1 - c\varphi(t)} \; \mathrm{d}t,$$

 $\epsilon \partial e \varphi(t) - x a p a \kappa m e p u c m u ч e c \kappa a я функция <math>X, t \in \mathbb{R}^d$ .

Доказатель ство. 
$$\int_{[-\pi,\pi]} \frac{e^{inx}}{2\pi} dx = \begin{cases} 1, & n=0\\ 0, & n\neq 0 \end{cases}$$
. Следовательно,

$$\mathbb{I}\{S_n = 0\} = \prod_{k=1}^d \mathbb{I}\{S_n^{(k)} = 0\} = \prod_{k=1}^d \int_{[-\pi,\pi]} \frac{e^{iS_n^{(k)}t_k}}{2\pi} dt_k = \frac{1}{(2\pi)^d} \int_{[-\pi,\pi]^d} e^{i(S_n,t)} dt.$$

По теореме Фубини

$$\mathsf{E}\mathbb{I}(S_n = 0) = \mathsf{E}\frac{1}{(2\pi)^d} \int_{[-\pi,\pi]^d} e^{i(S_n,t)} \; \mathrm{d}t = \frac{1}{(2\pi)^d} \int_{[-\pi,\pi]^d} \mathsf{E}e^{i(S_n,t)} \; \mathrm{d}t.$$

Заметим, что

$$\mathsf{E} e^{i(S_n,t)} = \prod_{k=1}^n \varphi_{X_k}(t) = (\varphi(t))^n.$$

Тогда

$$\mathsf{E}\mathbb{I}(S_n = 0) = \mathsf{P}(S_n = 0) = \frac{1}{(2\pi)^d} \int_{[-\pi,\pi]^d} \left(\varphi\left(t\right)\right)^n \, \mathrm{d}t.$$

Из этого следует, что

$$\sum_{n=0}^{\infty} c^n \, \mathsf{P}(S_n = 0) = \frac{1}{(2\pi)^d} \int\limits_{[-\pi,\pi]^d} \sum_{n=0}^{\infty} (c\varphi(t))^n \, \, \mathrm{d}t, \quad \text{где } 0 < c < 1.$$

Поскольку  $|c\varphi| \leqslant c < 1$ , то

$$\frac{1}{(2\pi)^d} \int_{[-\pi,\pi]^d} \sum_{n=0}^{\infty} (c\varphi(t))^n dt = \frac{1}{(2\pi)^d} \int_{[-\pi,\pi]^d} \frac{1}{1 - c\varphi(t)} dt$$

по формуле для суммы бесконечно убывающей геометрической прогрессии. Осталось только заметить, что

$$\sum_{n=0}^{\infty} c^n \, \mathsf{P}(S_n = 0) \to \sum_{n=0}^{\infty} \mathsf{P}(S_n = 0) = \mathsf{E} N, \quad c \uparrow 1,$$

что и завершает доказательство теоремы.

Следствие. При  $d\geqslant 3$  простое случайное блуждание невозвратно.

Доказательство. Запишем характеристическую функцию X в явном виде:

$$\varphi(t) = \mathsf{E} e^{i(t,X)} = \sum_{k=1}^d \left( \frac{1}{2d} e^{it_k} + \frac{1}{2d} e^{-it_k} \right) = \frac{1}{d} \sum_{k=1}^d \cos(t_k).$$

Тогда

$$\mathsf{E}N = \lim_{c \uparrow 1} \frac{1}{(2\pi)^d} \int_{[-\pi,\pi]^d} \frac{1}{1 - \frac{c}{d}(\cos(t_1) + \ldots + \cos(t_d))} \, dt.$$

Из вида подынтегрального выражения ясно, что расходимость может происходить только из-за особенности t=0. Введем обозначения

$$B_{\delta} := (-\delta, \delta)^d, \ V_{\delta} := [-\pi, \pi]^d \setminus B_{\delta}.$$

Ясно, что

$$\forall d \in \mathbb{N} \quad \int_{V_c} \frac{1}{1 - \frac{c}{d}(\cos(t_1) + \ldots + \cos(t_d))} \, dt < \infty.$$

Поэтому для того чтобы понять, сходится интеграл или нет, достаточно смотреть на интеграл по замыканию малой окрестности нуля  $B_{\delta}$ . Воспользуемся разложением косинуса в ряд Тейлора:

$$\frac{1}{1 - \frac{c}{d}(\cos(t_1) + \ldots + \cos(t_k))} \sim \frac{1}{1 - \frac{1}{d}(1 - \frac{1}{t_1^2} + \ldots + 1 - \frac{1}{t_d^2})} \sim \frac{d}{\|t\|^2},$$

где

$$c\uparrow 1,\ t\to 0.$$

Поскольку якобиан перехода к d—мерной сферической системе координат содержит множитель R в степени d-1, то интеграл сойдется  $\Leftrightarrow d \geqslant 3$ . Теорема доказана.

Доказательство (комбинаторное). Заметим, что

$$\begin{split} \mathsf{P}\left(S_{2n} = 0\right) &= \sum_{\substack{n_1, \dots, n_d \geqslant 0 \\ n_1 + \dots + n_d = n}} \frac{2n!}{(n_1!)^2 \dots (n_d!)^2} \left(\frac{1}{2d}\right)^{2n} = \\ &= \frac{(2n)!}{n!n!} \sum_{\substack{n_1, \dots, n_d \geqslant 0 \\ n_1 + \dots + n_d = n}} \left(\frac{n!}{n_1! \dots n_d!}\right)^2 \left(\frac{1}{2d}\right)^{2n} \leqslant \\ &\leqslant \frac{(2n)!}{n!n!} \left(\frac{1}{2d}\right)^{2n} \frac{n!}{\left(\left(n/d\right)!\right)^d} \sum_{\substack{n_1, \dots, n_d \geqslant 0 \\ n_1 + \dots + n_d = n}} \frac{n!}{n_1! \dots n_d!} = \Theta\left(n^{-d/2}\right) \end{split}$$

по формуле Стирлинга. Соответственно, при  $d\geqslant 3$  ряд из вероятностей сходится, что и требовалось доказать (подробнее см. [2], т.1, стр. 354).  $\square$ 

Замечание. Можно говорить и о случайных блужданиях в  $\mathbb{R}^d$ , если  $X_i:\Omega\to\mathbb{R}^d$ . Но тогда о возвратности приходится говорить в терминах бесконечно частого попадания в  $\varepsilon$ -окрестность точки x.

**Определение 1.11.** Пусть есть случайное блуждание S на  $\mathbb{R}^d$ . Тогда *множество возвратности* случайного блуждания S—это множество

$$R(S) = \bigcap_{\varepsilon>0} \left\{ x \in \mathbb{R}^d : \text{ блуждание возвратно в } \varepsilon\text{--окрестности точки } x 
ight\}$$

**Определение 1.12.** Пусть есть случайное блуждание S на  $\mathbb{R}^d$ . Тогда *точки, достижимые случайным блужданием* S,—это множество P(S) такое,

$$\forall z \in P(S) \ \forall \varepsilon > 0 \ \exists n: \ P(\|S_n - z\| < \varepsilon) > 0.$$

**Теорема 1.5** (Чжуна-Фукса). Если  $R(S) \neq \emptyset$ , то R(S) = P(S).

Следствие. Если  $0 \in R(S)$ , то R(S) = P(S); если  $0 \notin R(S)$ , то  $R(S) = \emptyset$ . Замечание. Подробнее см. [1], стр. 65.

#### $\mathbf{2}$ Лекция от 15.02.17

Ветвящиеся процессы и процессы восстановления

#### 2.1Модель Гальтона-Ватсона

**Описание модели** Пусть  $\{\xi, \xi_{n,k}, n, k \in \mathbb{N}\}$  — массив независимых одинаково распределенных случайных величин,

$$P(\xi = m) = p_m \geqslant 0, \quad m \in \mathbb{Z}_+ = \{0, 1, 2, \ldots\}.$$

Такие существуют в силу теоремы Ломницкого-Улама. Положим

$$Z_0(\omega) := 1,$$
 
$$Z_n(\omega) := \sum_{k=1}^{Z_{n-1}(\omega)} \xi_{n,k}(\omega) \quad \text{для } n \in \mathbb{N}.$$

Здесь подразумевается, что если  $Z_{n-1}(\omega)=0$ , то и вся сумма равна нулю. Таким образом, рассматривается сумма случайного числа случайных величин. Определим  $A=\{\omega\colon \exists\, n=n(\omega),\; Z_n(\omega)=0\}$ — событие вырожедения nonyляции. Заметим, что если  $Z_n(\omega)=0$ , то  $Z_{n+1}(\omega)=0$ . Таким образом,  $\{Z_n=0\}\subset\{Z_{n+1}=0\}$  и  $A=\bigcup_{n=1}^\infty\{Z_n=0\}.$  По свойству непрерывности вероятностной меры,

$$\mathsf{P}(A) = \lim_{n \to \infty} \mathsf{P}(Z_n = 0).$$

**Определение 2.1.** Пусть дана последовательность  $(a_n)_{n=0}^{\infty}$  неотрицательных чисел такая, что  $\sum\limits_{n=0}^{\infty}a_n=1$ . Производящая функция для этой последовательности — это

$$f(s) := \sum_{k=0}^{\infty} s^k a_k, \quad |s| \leqslant 1$$

(нас в основном будут интересовать  $s \in [0, 1]$ ).

Заметим, что если  $a_k = P(Y = k), k = 0, 1, \dots$ , то

$$f_Y(s) = \sum_{k=0}^{\infty} s^k P(Y = k) = Es^Y, \quad s \in [0, 1].$$

**Пемма 2.1.** Вероятность  $\mathsf{P}(A)$  является корнем уравнения  $\psi(p)=p$ , где  $\psi = f_{\xi} \ u \ p \in [0, 1].$ 

Доказательство.

$$\begin{split} f_{Z_n}(s) &= \mathsf{E} s^{Z_n} = \mathsf{E} \left( s^{\sum_{k=1}^{Z_{n-1}} \xi_{n,k}} \right) = \\ &= \sum_{j=0}^\infty \mathsf{E} \left[ \left( s^{\sum_{k=1}^{Z_{n-1}} \xi_{n,k}} \right) \mathbb{I} \{ Z_{n-1} = j \} \right] = \\ &= \sum_{j=0}^\infty \mathsf{E} \left[ \left( s^{\sum_{k=1}^j \xi_{n,k}} \right) \mathbb{I} \{ Z_{n-1} = j \} \right]. \end{split}$$

Поскольку  $\sigma\{Z_r\}\subset\sigma\{\xi_{m,k},\ m=1,\ldots,r,\ k\in\mathbb{N}\}$ , которая независима с  $\sigma\{\xi_{n,k},\ k\in\mathbb{N}\}$  (строгое и полное обоснование остается в качестве упражнения (на самом деле все тут понятно: первый множитель под матожиданием является борелевской функцией от  $\xi_{n,\bullet}$ , а второй—от  $\xi_{i,\bullet}$ ,  $i=1,\ldots,n-1$ , эти два множества случайных величин независимы)), то

$$\begin{split} \sum_{j=0}^{\infty} \mathsf{E} \left[ \left( s^{\sum_{k=1}^{j} \xi_{n,k}} \right) \mathbb{I} \{ Z_{n-1} = j \} \right] &= \sum_{j=0}^{\infty} \mathsf{E} \left( s^{\sum_{k=1}^{j} \xi_{n,k}} \right) \mathsf{E} \mathbb{I} \{ Z_{n-1} = j \} = \\ &= \sum_{j=0}^{\infty} \mathsf{E} \left( s^{\sum_{k=1}^{j} \xi_{n,k}} \right) \mathsf{P} (Z_{n-1} = j) = \sum_{j=0}^{\infty} \prod_{k=1}^{j} \mathsf{E} s^{\xi_{n,k}} \, \mathsf{P} (Z_{n-1} = j) = \\ &= \sum_{j=0}^{\infty} \psi_{\xi}^{j}(s) \, \mathsf{P} (Z_{n-1} = j) = f_{Z_{n-1}} \left( \psi_{\xi} \left( s \right) \right) \end{split}$$

в силу независимости и одинаковой распределенности  $\xi_{n,k}$  и определения производящей функции. Таким образом,

$$f_{Z_n}(s) = f_{Z_{n-1}}(\psi_{\xi}(s)), \quad s \in [0, 1].$$

Подставим s = 0 и получим, что

$$f_{Z_n}(0) = f_{Z_{n-1}}\left(\psi_{\varepsilon}(0)\right)$$

Заметим, что

$$\begin{split} f_{Z_n}(s) &= f_{Z_{n-1}}(\psi_\xi(s)) = f_{Z_{n-2}}\left(\psi_\xi\left(\psi_\xi\left(s\right)\right)\right) = \ldots = \underbrace{\psi_\xi(\psi_\xi\ldots(\psi_\xi))\ldots)}_{n \text{ итераций}} = \\ &= \psi_\xi(f_{Z_{n-1}}(s)). \end{split}$$

Тогда при s=0 имеем, что

$$P(Z_n = 0) = \psi_{\xi} (P(Z_{n-1} = 0)).$$

Но  $\mathsf{P}(Z_n=0)\nearrow\mathsf{P}(A)$  при  $n\to\infty$  и  $\psi_\xi$  непрерывна на [0,1]. Переходим к пределу при  $n\to\infty$ . Тогда

$$P(A) = \psi_{\varepsilon}(P(A)),$$

то есть P(A) — корень уравнения  $p = \psi_{\mathcal{E}}(p), p \in [0, 1]$ .

**Теорема 2.2.** Вероятность р вырождения процесса Гальтона-Ватсона есть **наименьший** корень уравнения

$$\psi(p) = p, \quad p \in [0, 1],$$
 (1)

 $r\partial e \ \psi = \psi_{\mathcal{E}}.$ 

Доказательство. Пусть  $p_0 := P(\xi = 0) = 0$ . Тогда

$$\mathsf{P}(\xi\geqslant 1)=1,\quad \mathsf{P}\left(\bigcap_{n,k}\left\{\xi_{n,k}\geqslant 1\right\}\right)=1.$$

Поэтому  $Z_n \geqslant 1$  при  $\forall n$ , то есть  $\mathsf{P}(A)$  — наименьший корень уравнения (1). Пусть теперь  $p_0 = 1$ . Тогда  $\mathsf{P}(\xi = 0) = 1 \Rightarrow \mathsf{P}(A)$  — наименьший корень уравнения (1). Пусть, наконец,  $0 < p_0 < 1$ . Из этого следует, что  $\exists m \in \mathbb{N}$ :  $p_m > 0$ , а значит,  $\psi$  строго возрастает на [0,1]. Рассмотрим

$$\Delta_n = [\psi_n(0), \psi_{n+1}(0)), n = 0, 1, 2, \dots,$$

где  $\psi_n(s)$  — это производящая функция  $Z_n$ . Пусть  $s\in\Delta_n$ . Тогда из монотонности  $\psi$  на [0,1] получаем, что

$$\psi(s) - s > \psi(\psi_n(0)) - \psi_{n+1}(0) = \psi_{n+1}(0) - \psi_{n+1}(0) = 0,$$

что означает, что у уравнения (1) нет корней на  $\Delta_n \, \forall \, n \in \mathbb{Z}_+$ . Заметим, что

$$\bigcup_{n=0}^{\infty} \Delta_n = [0, P(A)), \quad \psi_n(0) \nearrow P(A).$$

По лемме 2.1 P(A) является корнем уравнения (1). Следовательно, показано, что P(A) — наименьший корень, что и требовалось доказать.

**Теорема 2.3.** 1. Вероятность вырождения P(A) есть нуль  $\Leftrightarrow p_0 = 0$ . 2. Пусть  $p_0 > 0$ . Тогда при  $E\xi \leqslant 1$  имеем P(A) = 1, при  $E\xi > 1$  имеем P(A) < 1.

- Доказательство. 1. Пусть P(A)=0. Тогда  $p_0=0$ , потому что иначе была бы ненулевая вероятность вымирания  $P(A)>P(Z_1=0)=p_0$ . В другую сторону, если  $p_0=0$ , то вымирания не происходит (почти наверное) из-за того, что у каждой частицы есть как минимум один потомок (почти наверное).
  - 2. Знаем, что

$$\psi_{\xi}(s) = \sum_{k=0}^{\infty} s^k p_k, \ \psi_{\xi}(1) = 1, \ \exists \psi'_{\xi}(s), \ s \in (0, 1).$$

Воспользуемся формулой Лагранжа:

$$\forall s \in (0, 1) \ \psi_{\varepsilon}(1) - \psi_{\varepsilon}(s) = \psi_{\varepsilon}'(\theta)(1 - s), \ \theta \in (s, 1).$$

Формулой Лагранжа можно пользоваться, поскольку  $\psi_{\xi}(s)$  непрерывна на отрезке [0, 1] и дифференцируема на интервале (0, 1). Тогда

$$\psi_{\xi}(s) - s = 1 - s - \psi'_{\xi}(\theta)(1 - s) = (1 - s)\left(1 - \psi'_{\xi}(\theta)\right).$$

Знаем, что при  $s \in (0, 1)$ 

$$\psi'_{\xi}(s) = \sum_{k=1}^{\infty} k s^{k-1} p_k, \quad \psi''_{\xi}(s) = \sum_{k=2}^{\infty} k(k-1) s^{k-2} p_k.$$

Заметим, что если  $\exists p_k > 0, \ k \geqslant 2$ , то  $\psi_\xi''(s) > 0, \ s \in (0, 1)$ , а значит,  $\psi_\xi'(s)$  строго возрастает на  $s \in (0, 1)$ . Будем сначала рассматривать этот случай.

(a) Пусть  $\mathsf{E}\xi=\psi_{\xi}'(1)\leqslant 1$ . Из этого следует, что  $\psi_{\xi}'(\theta)<1$ . Тогда получаем, что

$$\psi_{\xi}(s) - s \ = \ 1 - s - \psi_{\xi}'(\theta)(1 - s) \ = \ (1 - s)\left(1 - \psi_{\xi}'\left(\theta\right)\right) > 0 \ \forall s \in (0, 1),$$

причем  $\psi_\xi(0)-0=p_0>0$  по условию. Из этого следует, что наименьшим корнем уравнения  $\psi_\xi(s)-s=0$  будет s=1.

(b) Пусть  $\mathsf{E}\xi=\psi_\xi'(1)>1.$  Тогда для всех s, достаточно близких к 1,

$$\psi_{\xi}'(\theta) > 1, \ \theta \in (s, 1),$$

в силу непрерывности производящей функции на отрезке [0, 1]. Тогла

$$\psi_{\xi}(s) - s = 1 - s - \psi'_{\xi}(\theta)(1 - s) = (1 - s)\left(1 - \psi'_{\xi}(\theta)\right) < 0,$$

при этом  $\psi_{\xi}(0)-0=p_0>0$  по условию. Это значит, что на интервале (0,1) найдется корень уравнения  $\psi_{\xi}(s)-s=0$  в силу непрерывности производящей функции.

(c) Рассмотрим теперь случай  $p_k = 0 \ \forall k \geqslant 2$ . В рамках этого предположения

$$\psi_{\xi}(s) = p_0 + (1 - p_0)s,$$

а значит.

$$\psi_{\xi}(s) - s = p_0 + (1 - p_0)s - s = p_0(1 - s) > 0 \ \forall s < 1.$$

Из этого следует, что у уравнения  $\psi_{\xi}(s)-s=0$  наименьший корень на отрезке [0,1]— это s=1. Теорема доказана.

Следствие. Пусть  $\mathsf{E}\xi < \infty$ . Тогда  $\mathsf{E}Z_n = (\mathsf{E}\xi)^n, \ n \in \mathbb{N}$ .

Доказательство. Доказательство проводится по индукции.

База индукции:  $n = 1 \Rightarrow \mathsf{E} Z_1 = \mathsf{E} \xi$ .

Индуктивный переход:

$$\mathsf{E} Z_n = \mathsf{E} \left( \sum_{k=1}^{Z_{n-1}} \xi_{n,k} \right) = \sum_{j=0}^{\infty} j \, \mathsf{E} \xi \, \mathsf{P}(Z_{n-1} = j) = \mathsf{E} \xi \, \mathsf{E} Z_{n-1} = \left( \mathsf{E} \xi \right)^n.$$

Определение 2.2.

При  $\mathsf{E}\xi < 1$  процесс называется докритическим.

При  $\mathsf{E}\xi=1$  процесс называется критическим.

При  $\mathsf{E}\xi > 1$  процесс называется надкритическим.

#### 2.2 Процессы восстановления

**Определение 2.3.** Пусть  $S_n = X_1 + \ldots + X_n, n \in \mathbb{N}, X, X_1, X_2, \ldots$  независимые одинаково распределенные случайные величины,  $X \geqslant 0$ . Положим

$$Z(0) := 0;$$
  
 $Z(t) := \sup\{n \in \mathbb{N} : S_n \le t\}, \quad t > 0.$ 

(здесь считаем, что  $\sup \varnothing := \infty$ ). Таким образом,

$$Z(t,\omega) = \sup \{ n \in \mathbb{N} : S_n(\omega) \leq t \}.$$

Иными словами,

$$\{Z(t) \geqslant n\} = \{S_n \leqslant t\}.$$

Так определенный процесс Z(t) называется процессом восстановления.

Замечание. Полезно заметить, что

$$Z(t) = \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{I}\{S_n \leqslant t\}, \ t > 0.$$

Определение 2.4. Рассмотрим вспомогательный процесс восстановления  $\{Z^*(t), t \geq 0\}$ , который строится по  $Y, Y_1, Y_2, \ldots$  независимым одинаково распределенным случайным величинам, где

$$P(Y = \alpha) = p \in (0, 1); P(Y = 0) = q = 1 - p.$$

Исключаем из рассмотрения случай, когда Y=C=const: если C=0, то  $Z(t)=\infty \ \forall \, t>0$ ; если же C>0, то  $Z(t)=\left[\frac{t}{c}\right]$ .

Лемма 2.4.

$$\mathsf{P}(Z^{\star}(t) = m) = \begin{cases} C_m^j \, p^{j+1} q^{m-j}, \ \mathrm{ide} \ j = \left[\frac{t}{\alpha}\right] &, \ \mathrm{echu} \ m \geqslant j; \\ 0 &, \ \mathrm{echu} \ m < j, \end{cases}$$

 $r\partial e \ m = 0, 1, 2, \dots$ 

**Определение 2.5.** *U* имеет *геометрическое распределение* с параметром  $p \in (0,1)$ , если  $P(U=k) = (1-p)^k p, \ k=0,1,2,\dots$ 

Замечание. Наглядная иллюстрация этой случайной величины такова: это число неудач до первого успеха, если вероятность успеха равна p, а вероятность неудачи, соответственно, равна 1-p.

**Пемма 2.5.** Рассмотрим независимые геометрические величины  $U_0, \ldots, U_{j+m}$  с параметром  $p \in (0,1)$ . Тогда  $\forall t \geqslant \alpha$  и  $m \geqslant j$ 

$$P(j + U_0 + ... + U_j = m) = P(Z^*(t) = m).$$

#### 3 Лекция от 22.02.17

#### Пуассоновские процессы

#### 3.1 Процессы восстановления (продолжение)

Доказательство. Заметим, что

$$P(U_0 + \ldots + U_j = m - j) = \sum_{\substack{k_0, \ldots, k_j \geqslant 0 \\ k_0 + \ldots + k_j = m - j}} P(U_0 = k_0, \ldots, U_j = k_j).$$

В силу независимости  $U_i$  получаем, что

$$\sum_{\substack{k_0,\dots,k_j\geqslant 0\\k_0+\dots+k_j=m-j}} \mathsf{P}(U_0=k_0,\dots,U_j=k_j) = \\ = \sum_{\substack{k_0,\dots,k_j\geqslant 0\\k_0+\dots+k_j=m-j}} \mathsf{P}(U_0=k_0)\dots\mathsf{P}(U_j=k_j) = \\ = \sum_{\substack{k_0,\dots,k_j\geqslant 0\\k_0+\dots+k_j=m-j}} p(1-p)^{k_0}\dots p(1-p)^{k_j} = \sum_{\substack{k_0,\dots,k_j\geqslant 0\\k_0+\dots+k_j=m-j}} p^{j+1}(1-p)^{k_0+\dots+k_j} = \\ = \sum_{\substack{k_0,\dots,k_j\geqslant 0\\k_0+\dots+k_j=m-j}} p^{j+1}(1-p)^{m-j} = p^{j+1}(1-p)^{m-j}\#M,$$

где M — множество всевозможных упорядоченных наборов целых чисел  $k_j$ , удовлетворяющих условию под знаком суммы, а #M — мощность этого множества. Заметим, что задача нахождения #M эквивалентна "задаче о перегородках" из курса теории вероятностей с числом элементов m-j и числом перегородок j. Таким образом,

$$\#M = C_m^j$$

и, соответственно,

$$P(U_0 + ... + U_j = m - j) = C_m^j p^{j+1} (1-p)^{m-j},$$

что и требовалось доказать.

# 3.2 Сопоставление исходного процесса восстановления со вспомогательным

Лемма 3.1.  $\Pi y cmv \ t > \alpha$ .  $Tor \partial a$ 

$$\mathsf{E}Z^{\star}(t) \leqslant At, \ \mathsf{E}(Z^{\star}(t))^2 \leqslant Bt^2,$$

$$r\partial e A = A(p,\alpha) > 0, B = B(p,\alpha) > 0.$$

Доказательство. По лемме 2.5

$$EZ^*(t) = E(i + U_0 + ... + U_i) = i + (i + 1)EU$$

где

$$\mathsf{E} U = \sum_{k=0}^{\infty} k(1-p)^k p = a(p) < \infty.$$

Следовательно,

$$j + (j+1)\mathsf{E}U = j + (j+1)a(p) \leqslant (j+1)\left(a(p)+1\right) \leqslant \frac{2t}{\alpha}\left(a(p)+1\right) = At,$$

поскольку  $j=\left[\frac{t}{\alpha}\right]\leqslant \frac{t}{\alpha},$  а  $t>\alpha;$  здесь  $A=\frac{2(a(p)+1)}{\alpha}.$  Рассмотрим теперь  $\mathsf{E}\left(Z^\star(t)\right)^2.$ 

$$\mathsf{E}\left(Z^{\star}(t)\right)^{2} = \mathsf{D}Z^{\star}(t) + \left(\mathsf{E}Z^{\star}(t)\right)^{2} = (j+1)\mathsf{D}U + \left(\mathsf{E}Z^{\star}(t)\right)^{2}.$$

Обозначим через  $\sigma^2(p) := \mathsf{D} U$ . Используя оценку выше для  $\mathsf{E} Z^\star(t)$ , получаем, что

$$(j+1)\mathsf{D} U + \left(\mathsf{E} Z^\star(t)\right)^2 \leqslant (j+1)^2 \left(\sigma^2(p) + \left(a(p)+1\right)^2\right) \leqslant Bt^2,$$

так как  $(j+1)^2 \geqslant (j+1)$ . Лемма доказана.

Замечание. Пусть случайная величина  $X\geqslant 0,\ X$  отлична от константы. Тогда

$$\exists \alpha > 0 : \mathsf{P}(X > \alpha) = p \in (0, 1).$$

Определим тогда по X вспомогательный процесс восстановления  $Z^{\star} = \{Z^{\star}(t), \ t \geqslant 0\}$ : пусть

$$Y_n = \begin{cases} \alpha, & X_n > \alpha \\ 0, & X_n \leqslant \alpha \end{cases}$$

По построению  $Y_n \leqslant X_n \ \Rightarrow \ Z(t) \leqslant Z^\star(t) \ \forall t \geqslant 0$ . Тогда  $\forall \alpha > t$ 

$$\mathsf{E}Z(t)\leqslant \mathsf{E}Z^{\star}(t)<\infty,\ \mathsf{E}\left(Z(t)\right)^{2}\leqslant \mathsf{E}\left(Z^{\star}(t)\right)^{2}\Rightarrow Z(t)<\infty$$

почти наверное.

Следствие.  $P(\forall t \ge 0 \ Z(t) < \infty) = 1.$ 

Доказательство. Z является неубывающим процессом:

$$s\leqslant t\to Z(s)\leqslant Z(t)\Rightarrow \mathsf{P}\left(Z(n)<\infty\;\forall n\in\mathbb{N}\right)=\mathsf{P}\left(\bigcap_{n=1}^{\infty}\{Z(n)<\infty\}\right).$$

Поскольку счетное пересечение множеств вероятности 1 имеет вероятность 1, то

$$\mathsf{P}\left(\bigcap_{n=1}^{\infty}\{Z(n)<\infty\}\right)=1,$$

что и завершает доказательство.

Следствие.  $\mathsf{E} Z(t) \leqslant At; \;\; \mathsf{E} \left( Z(t) \right)^2 < Bt^2, \; t > \alpha.$ 

#### 3.3 Элементарная теорема восстановления

**Лемма 3.2.** Пусть  $X, X_1, X_2, \ldots$  — независимые одинаково распределенные случайные величины,  $X \geqslant 0$ . Тогда

$$\frac{S_n}{n} \xrightarrow{n.n.} \mu \in [0, \infty], \ n \to \infty,$$

 $r\partial e \ \mu = \mathsf{E} X.$ 

Доказатель ство. Если  $\mu < \infty$ , то утверждение следует из УЗБЧ. Пусть теперь  $\mu = \infty$ . Положим для c>0

$$V_n(c) := X_n \mathbb{I}\{X_n \leqslant c\}.$$

Тогда по УЗБЧ

$$\liminf_{n\to\infty}\frac{1}{n}\sum_{k=1}^n X_k\xrightarrow{\text{\tiny $\Pi$.H.}}\mathsf{E} X\mathbb{I}\{X\leqslant c\}.$$

Возьмем  $c=m\in\mathbb{N}$ . Тогда

$$\liminf_{n\to\infty}\frac{1}{n}\sum_{k=1}^n X_k\ \geqslant\ \liminf_{n\to\infty}\frac{1}{n}\sum_{k=1}^n V_k\ =\ \mathsf{E}X\mathbb{I}\{X\leqslant m\}\ \text{почти наверное}.$$

Тогда по теореме о монотонной сходимости

$$\liminf_{n\to\infty}\frac{1}{n}\sum_{k=1}^n X_k\ \geqslant\ \lim_{m\to\infty}\mathsf{E}X\mathbb{I}\{X\leqslant m\}=\mathsf{E}X=\mu=\infty,$$

что и завершает доказательство леммы.

**Теорема 3.3.** Пусть  $Z = \{Z(t), \ t \geqslant 0\}$  — процесс восстановления, построенный по последовательности независимых одинаково распределенных случайных величин  $X, X_1, X_2, \ldots, X \geqslant 0$ . Тогда

$$\frac{Z(t)}{t} \xrightarrow{n.n.} \frac{1}{\mu}, \ t \to \infty;$$

$$\frac{\mathsf{E}Z(t)}{t} \xrightarrow[]{n.n.} \frac{1}{\mu}, \ t \to \infty,$$

 $\operatorname{ede}\,\tfrac{1}{0} := \infty,\ \tfrac{1}{\infty} := 0.$ 

Доказательство. Если  $\mu=0$ , то  $X_n=0$  почти наверное, поэтому утверждение теоремы верно  $(Z(t)=\infty \ \forall t)$ .

Далее  $\mu > 0$ . Заметим, что для t > 0

$$S_{Z(t)} \leqslant t < S_{Z(t)+1}. \tag{2}$$

Поскольку  $Z(t_n, \omega) = n$ , если  $t_n = S_n(\omega)$ , то  $Z(t) \to \infty$  почти наверное (Z монотонна по t). Итак, рассмотрим  $(t, \omega)$  такие, что

$$0 < Z(t, \omega) < \infty$$
 почти наверное.

Тогда для этих  $(t, \omega)$  поделим обе части неравенства (2) на Z(t):

$$\frac{S_{Z(t)}}{Z(t)} \, \leqslant \, \frac{t}{Z(t)} \, \leqslant \, \frac{S_{Z(t)+1}}{Z(t)+1} \frac{Z(t)+1}{Z(t)}.$$

Согласно лемме 3.2.

$$\frac{S_{Z(t)}}{Z(t)} \xrightarrow{\text{п.н.}} \mu, \ \frac{S_{Z(t)+1}}{Z(t)+1} \xrightarrow{\text{п.н.}} \mu, \ \frac{Z(t)+1}{Z(t)} \xrightarrow{\text{п.н.}} 1.$$

Следовательно,

$$\frac{t}{Z(t)} \xrightarrow[]{\text{п.н.}} \mu, \ t \to \infty.$$

Таким образом,

$$\frac{Z(t)}{t} \xrightarrow[]{\text{\tiny fi.h.}} \frac{1}{\mu}, \ t \to \infty,$$

что завершает доказательство первого утверждения теоремы.

Следует понимать, что второе утверждение из первого нельзя получить, попросту "навесив" на него сверху матожидание: вообще говоря,

$$\xi_t \xrightarrow{\text{п.н.}} \xi \not\Rightarrow \mathsf{E}\xi_t \xrightarrow{\text{п.н.}} \mathsf{E}\xi, \ t \to \infty$$
:

наглядным примером является последовательность

$$\xi_t(\omega) = \begin{cases} t, & \omega \in [0, 1/t] \\ 0, & \omega \notin [0, 1/t] \end{cases}.$$

Для того чтобы завершить доказательство теоремы, введем следующее понятие.

**Определение 3.1.** Семейство случайных величин  $\{\xi_t, t > \alpha\}$  называется равномерно интегрируемым, если

$$\sup_{t \to \alpha} \mathsf{E}\left(|\xi_t| \, \mathbb{I}\left\{|\xi_t| > c\right\}\right) \to 0, \ c \to \infty.$$

Без доказательства предлагаются следующие утверждения.

**Теорема 3.4.** Если  $\{\xi_t, t > \alpha\}$  равномерно интегрируемо, то  $\mathsf{E}\xi_t \to \mathsf{E}\xi$ . Для неотрицательных случайных величин это условие является необходимым и достаточным.

**Теорема 3.5** (де ла Валле Пуссена).  $\{\xi_t, t > \alpha\}$  равномерно интегрируемо  $\Leftrightarrow \exists$  неубывающая функция g такая, что

$$\frac{g(t)}{t} \to \infty, \ t \to \infty \quad u \quad \sup_t \mathsf{E} g\left(|\xi_t|\right) < \infty.$$

Возьмем  $g(t):=t^2,\; \xi_t:=rac{Z(t)}{t},\; t>0.$  Тогда по лемме 3.1

$$\mathsf{E}\left(\xi_{t}\right)^{2} = \frac{\mathsf{E}\left(Z(t)\right)^{2}}{t^{2}} \leqslant \frac{Bt^{2}}{t^{2}} = B < \infty,$$

что позволяет нам использовать теорему 3.5 и получить по теореме 3.4 второе утверждение теоремы 3.3, что и требовалось сделать.

## 3.4 Пуассоновский процесс как процесс восстановления

**Определение 3.2.** Пусть  $X, X_1, X_2, \ldots$  независимые одинаково распределенные случайные величины такие, что  $X \sim \text{Exp}(\lambda)$ ,  $\lambda > 0$ , то есть

$$p_X(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x \geqslant 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}.$$

Тогда пуассоновский процесс интенсивности  $\lambda N = \{N(t), t \ge 0\}$  есть процесс восстановления, построенный на  $\{X_i\}$ .

**Определение 3.3.** Определим для t > 0

$$X_1^t := S_{N(t)+1} - t,$$
  
 $X_k^t := X_{N(t)+k}, \ k \geqslant 2.$ 

**Пемма 3.6.** Для  $\forall t>0$  величины  $N(t),~X_1^t,~X_2^t,\dots$  независимы, причем

$$N(t) \sim \text{Poiss}(\lambda t), \ X_k^t \sim \text{Exp}(\lambda), \ k = 1, 2, \dots$$

Доказательство. Для доказательства независимости достаточно показать, что для  $\forall k \in \mathbb{N}, \ \forall n \in \mathbb{Z}_+, \ \forall u_1, \dots, u_k \geqslant 0$ 

$$P(N(t) = n, X_1^t \geqslant u, \dots, X_k^t \geqslant u_k) =$$

$$= P(N(t) = n) P(X_1^t \geqslant u_1) \dots P(X_k^t \geqslant u_k).$$

Будем доказывать это равенство по индукции по k. Докажем базу индукции: k=1:

$$\begin{split} \mathsf{P}\left(N(t) = n, \; X_1^t \geqslant u_1\right) &= \mathsf{P}\left(S_n \leqslant t, \; S_{n+1} > t, \; S_{N(t)+1} - t \geqslant u_1\right) = \\ &= \mathsf{P}\left(S_n \leqslant t, \; S_{n+1} \geqslant t + u_1\right), \end{split}$$

поскольку

$${S_n \leqslant t, \ S_{n+1} > t} = {N(t) = n}.$$

Из курса теории вероятностей известно, что если

$$S_n = X_1 + \ldots + X_n,$$

где  $X_i$  независимы и  $X_i \sim \text{Exp}(\lambda)$ , то

$$p_{S_n}(x) = \begin{cases} \lambda \frac{(\lambda x)^{n-1}}{(n-1)!} e^{-\lambda x} , & x \geqslant 0 \\ 0 & , x < 0 \end{cases}.$$

Следовательно,

$$\begin{split} \mathsf{P}\left(S_n\leqslant t,\; S_{n+1}\geqslant t+u_1\right) &= \mathsf{P}\left(S_n\leqslant t,\; S_n+X_{n+1}\geqslant t+u_1\right) = \\ &= \iint\limits_{\substack{0\leqslant x\leqslant t\\ x+y\geqslant t+u_1}} p_{S_n}(x)p_{X_n+1}(y)\,dx\,dy = \\ &= \iint\limits_{\substack{0\leqslant x\leqslant t\\ x+y\geqslant t+u_1\\ y\geqslant 0}} \lambda\frac{(\lambda x)^{n-1}}{(n-1)!}e^{-\lambda x}\lambda ye^{-\lambda y}\,dx\,dy \end{split}$$

в силу независимости  $S_n$  и  $X_{n+1}$ . Воспользуемся теоремой Фубини, чтобы вычислить этот интеграл:

$$\iint_{\substack{0 \le x \le t \\ x+y \ge t+u_1 \\ y \ge 0}} \lambda \frac{(\lambda x)^{n-1}}{(n-1)!} e^{-\lambda x} \lambda y e^{-\lambda y} \, dx \, dy = \int_{0}^{t} \frac{\lambda (\lambda x)^{n-1}}{(n-1)!} e^{-\lambda x} \, dx \int_{t+u_1-x}^{\infty} \lambda y e^{-\lambda y} \, dy = \int_{0}^{t} \frac{\lambda (\lambda x)^{n-1}}{(n-1)!} e^{-\lambda x} e^{-\lambda (t+u_1-x)} \, dx = e^{-\lambda (t+u_1)} \int_{0}^{t} \lambda \frac{(\lambda x)^{n-1}}{(n-1)!} \, dx = \int_{0}^{t} \frac{\lambda (\lambda x)^{n-1}}{(n-1)!} e^{-\lambda x} e^{-\lambda (t+u_1-x)} \, dx = e^{-\lambda (t+u_1)} \int_{0}^{t} \lambda \frac{(\lambda x)^{n-1}}{(n-1)!} \, dx = \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t} e^{-\lambda u_1}.$$

Таким образом, получаем, что

$$P\left(N(t) = n, \ X_1^t \geqslant u_1\right) = \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t} e^{-\lambda u_1}.$$
 (3)

Возьмем в равенстве (3)  $u_1 = 0$  и получим, что

$$P\left(N(t) = n\right) = \frac{(\lambda t)^n}{n!}e^{-\lambda t},$$

то есть

$$N(t) \sim \text{Poiss}(\lambda t)$$
.

Теперь просуммируем равенство (3) по всем  $n \in \mathbb{Z}_+$ :

$$\begin{split} \sum_{n=0}^{\infty} \mathsf{P}\left(N(t) = n, \; X_1^t \geqslant u_1\right) &= \mathsf{P}\left(X_1^t \geqslant u_1\right) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t} e^{-\lambda u_1} \\ &= e^{-\lambda u_1} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t} = e^{-\lambda u_1}, \end{split}$$

то есть

$$X_1^t \sim \text{Exp}(\lambda)$$
.

Таким образом, полностью доказана база индукции. Перейдем к доказательству индуктивного перехода: пусть  $k\geqslant 2$ :

$$\begin{split} &\mathsf{P}\left(N(t) = n, \ X_{1}^{t} \geqslant u, \dots, \ X_{k}^{t} \geqslant u_{k}\right) = \\ &= \mathsf{P}\left(\underbrace{S_{n} \leqslant t, \ S_{n+1} > t, \ S_{n+1} - t \geqslant u_{1}}_{\mathtt{3abucht of } X_{1}, \dots, X_{n+1}}, \underbrace{X_{n+2} \geqslant u_{2}, \dots, \ X_{n+k} \geqslant u_{k}}_{\mathtt{3abucht of } X_{n+2}, \dots}\right) = \\ &= \mathsf{P}\left(N(t) = n\right)\underbrace{\mathsf{P}\left(X_{1} \geqslant u_{1}\right)}_{=e^{-\lambda u_{1}}} e^{-\lambda u_{2}} \dots e^{-\lambda u_{k}} = \mathsf{P}\left(N(t) = n\right) e^{-\lambda u_{1}} \dots e^{-\lambda u_{k}} \end{split}$$

по предположению индукции. Таким образом, доказано, что

$$X_k^t \sim \text{Exp}(\lambda),$$

а также показана независимость. Теорема доказана.

Замечание (парадокс времени ожидания). Из доказанного следует, что

$$X_1^t \sim \text{Exp}(\lambda), \ X_{N(t)+1} \sim \text{Exp}(\lambda),$$

несмотря на то что отрезок длины  $X_{N(t)+1}$  содержит отрезок длины  $X_1^t$  по определению. Можно привести следующую иллюстрацию: пусть автобусы подходят на остановку в случайные моменты времени  $S_n$ , то есть между последовательными прибытиями автобусов на остановку проходят случайные промежутки времени  $X_i$ , а мы пришли на остановку в момент времени t и хотим понять, как распределено время нашего ожидания следующего автобуса; в частности, нам интересно, сколько в среднем мы будем этот автобус ждать. Из достигнутого выше результата следует, что время ожидания нами этого автобуса распределено так же (и имеет то же среднее), как и время между прибытиями автобусов. Разгадка этого "парадокса" заключается в том, что концы отрезков также случайны.

#### 4 Лекция от 01.03.17

Точечные процессы

### 4.1 Независимость приращений пуассоновского процесca

**Определение 4.1.** Процесс  $\{Y(t), t \geqslant 0\}$  имеет независимые приращения, если

$$\forall \ 0 \leqslant t_0 \le t_1 \le \ldots \le t_n \ \forall n \in \mathbb{N}$$

случайные величины

$$Y(t_0), Y(t_1) - Y(t_0), \dots, Y(t_n) - Y(t_{n-1})$$

независимы в совокупности.

**Теорема 4.1.** Пуассоновский процесс интенсивности  $\lambda$  имеет независимые приращения.

 $\begin{subarray}{ll} \begin{subarray}{ll} \begin$ 

$$N^t(s) := \sup \left\{ n : \sum_{k=1}^n X_k^t \leqslant s \right\}, \ s \geqslant 0.$$

Из доказанного ранее следует, что  $\{N^t(s), s \ge 0\}$  — пуассоновский процесс интенсивности  $\lambda$ . Заметим, что по определению

$$N^{t}(s) \in \sigma \{X_{1}^{t}, X_{2}^{t}, \ldots\},\$$

из чего следует, что N(t) независима с  $N^t(s)$   $\forall s.$  Но

$$N^t(s) = N(t+s) - N(t),$$

а значит, для n=1 утверждение доказано:  $t_0=t,\,t_1=t+s$ . Тем самым получена база индукции. Перейдем к доказательству индуктивного перехода. Зафиксируем  $t_0$  и рассмотрим  $N^{t_0}(s)$ . Заметим, что

$$\begin{split} N^{t_0}\left(t_k - t_0\right) - N^{t_0}\left(t_{k-1} - t_0\right) &= \\ &= N\left(t_k - t_0 + t_0\right) - N(t_0) - \left(N\left(t_{k-1} - t_0 + t_0\right) - N\left(t_0\right)\right) = \\ &= N(t_k) - N(t_{k-1}). \end{split}$$

Тогда можем заменить последовательность случайных величин

$$N_{t_0}, N(t_1) - N(t_0), \ldots, N(t_n) - N(t_{n-1})$$

на равную ей последовательность

$$N_{t_0}, N^{t_0}(s_1), \ldots, N^{t_0}(s_n) - N^{t_0}(s_{n-1}),$$

где  $s_k = t_k - t_0$ ,  $k = 1, \ldots, n$ . Но поскольку мы знаем, что  $N_{t_0}$  независима с  $N^t(s) \ \forall s$ , мы можем перейти к предположению индукции для случайных величин

$$N^{t_0}(s_1), \ldots, N^{t_0}(s_n) - N^{t_0}(s_{n-1}),$$

рассматривая их как приращения нововведенного пуассоновского процесса интенсивности  $\lambda$   $N^t(s)$ . Таким образом, доказана независимость. Теорема доказана.

#### 4.2 Пространственный пуассоновский процесс

**Определение 4.2.** Пусть  $(S,\mathscr{B})$  — измеримое пространство, а  $\mu$  —  $\sigma$ -конечная мера на нем, то есть

$$S = \bigcup_{q=1}^{\infty} S_q, \ S_q \in \mathcal{B}, \ \mu(S_q) < \infty \ \forall q.$$

Тогда процесс  $N = \{N(B), B \in \mathcal{B}\}$  называется пространственным пуассоновским процессом с мерой интенсивности  $\mu$ , если выполнены два условия: во-первых,

$$N(B) \sim \text{Poiss}\left(\mu\left(B\right)\right), \ B \in \mathscr{B};$$

во-вторых,

 $\forall n\in\mathbb{N}$  и  $\forall B_1,\ldots,B_n\in\mathscr{B}$  таких, что  $B_iB_j=\emptyset$  при  $i\neq j,$   $\mu(B_i)<\infty\ \forall i=1,\ldots,n,$  выполнено, что  $N(B_1),\ldots,N(B_n)$  независимы.

Замечание. В определении выше сознательно не отбрасывались случаи  $\mu(B) = 0$  и  $\mu(B) = \infty$ . Положим по определению, что если  $\xi \sim \text{Poiss}(a)$ , то

$$a=0 \ \Rightarrow \ \xi=0$$
 почти наверное; 
$$a=\infty \ \Rightarrow \ \xi=\infty \ \text{почти наверноe};$$
 
$$0< a<\infty \ \Rightarrow \ \mathsf{P}(\xi=k)=\frac{a^k}{k!}e^{-a}, \ k=0,1,2,\dots.$$

Определение 4.3. Пусть  $(S, \mathcal{B})$  — измеримое пространство, а  $\mu$  —  $\sigma$ -конечная мера на нем. Пусть  $\mu(S) < \infty$ . Введем независимые случайные величины  $Y, X_1, X_2, \ldots$  такие, что

$$Y: \Omega \to \mathbb{Z}_{+}, \ Y \sim \operatorname{Poiss}\left(\mu\left(S\right)\right),$$
 
$$X_{i}: \Omega \to S, \ X \in \mathscr{F}|\mathscr{B}, \ \mathsf{P}\left(X_{1} \in B\right) = \frac{\mu\left(B\right)}{\mu\left(S\right)}.$$

Возможность введения такого семейства случайных величин объясняется теоремой Ломницкого—Улама. Определим тогда

$$N(B) = \sum_{n=1}^{Y} \mathbb{I}_{B}(X_{n}), B \in \mathcal{B}.$$

Более подробно,

$$N(B, \omega) = \sum_{n=1}^{Y(\omega)} \mathbb{I}_B(X_n(\omega)), B \in \mathcal{B}, \omega \in \Omega.$$

Замечание.  $\sum_{1}^{0} := 0$ .

**Теорема 4.2.** В терминах определения **4.3**  $\{N(B), B \in \mathcal{B}\}$  есть пространственный пуассоновский процесс с мерой интенсивности  $\mu$ .

Доказательство. Возьмем

$$\forall n \in \mathbb{N}$$
 и  $\forall B_1, \ldots, B_n \in \mathscr{B}$ , что  $B_i \cap B_j = \emptyset$ , если  $i \neq j$ .

Заметим, что

$$\mu(B_i) < \mu(S) < \infty.$$

Убедимся, что  $\forall m_1, \ldots, m_n \in \mathbb{Z}_+$ 

$$\begin{split} \mathsf{P}\left(N\left(B_{1}\right) = m_{1}, \, \dots, \, N\left(B_{n}\right) = m_{n}\right) = \\ &= \mathsf{P}\left(N\left(B_{1}\right) = m_{1}\right), \, \dots, \, \mathsf{P}\left(N\left(B_{n}\right) = m_{n}\right) = \\ &= \frac{\mu\left(B_{1}\right)^{m_{1}}}{m_{1}!} e^{-\mu\left(B_{1}\right)} \, \dots \, \frac{\mu\left(B_{n}\right)^{m_{n}}}{m_{n}!} e^{-\mu\left(B_{n}\right)}. \end{split}$$

Действительно,

$$\begin{split} \mathsf{P}\left(N\left(B_{1}\right) = m_{1}, \, \dots, \, N\left(B_{n}\right) = m_{n}\right)) = \\ &= \sum_{k=0}^{\infty} \mathsf{P}\left(N\left(B_{1}\right) = m_{1}, \, \dots, \, N\left(B_{n}\right) = m_{n}, \, Y = k\right) = \\ &= \sum_{k=0}^{\infty} \mathsf{P}\left(\sum_{i=1}^{k} \mathbb{I}_{B_{1}}(X_{i}) = m_{1}, \, \dots, \, \sum_{i=1}^{k} \mathbb{I}_{B_{n}}(X_{i}) = m_{n}\right) \mathsf{P}\left(Y = k\right) \end{split}$$

по формуле полной вероятности. Введем следующие обозначения:

$$m := m_1 + \dots + m_n;$$
  

$$m_0 := k - m;$$
  

$$B_0 := S \setminus \left(\bigcup_{i=1}^n B_i\right).$$

Заметим, что сейчас фактически происходит следующее: у нас есть случайные величины ("частицы")  $X_i, i=1,\ldots,k$ , которые нужно расположить в попарно непересекающихся множествах ("ящиках")  $B_j, j=0,\ldots,n$ ; мы хотим узнать, какова вероятность того, что в каждом ящике будет ровно  $m_j$  частиц. Такая задача эквивалентна хорошо известной задаче о ящиках из курса теории вероятностей. Воспользуемся ее решением, а также тем, что Y—пуассоновская случайная величина:

$$\begin{split} \sum_{k=0}^{\infty} \mathsf{P} \left( \sum_{i=1}^{k} \mathbb{I}_{B_1}(X_i) = m_1, \, \dots, \, \sum_{i=1}^{k} \mathbb{I}_{B_n}(X_i) = m_n \right) \mathsf{P} \left( Y = k \right) = \\ &= \sum_{k=0}^{\infty} \mathsf{P} \left( \sum_{i=1}^{k} \mathbb{I}_{B_1}(X_i) = m_1, \, \dots, \, \sum_{i=1}^{k} \mathbb{I}_{B_n}(X_i) = m_n \right) \frac{\mu(S)^k}{k!} e^{-\mu(S)} = \\ &= \sum_{k=m}^{\infty} \frac{k!}{m_0! \dots m_n!} \left( \frac{\mu(B_0)}{\mu(S)} \right)^{m_0} \dots \left( \frac{\mu(B_n)}{\mu(S)} \right)^{m_n} \frac{\mu(S)^k}{k!} e^{-\mu(S)} = \\ &= e^{-\mu(S)} \, \frac{\mu(B_1)^{m_1}}{m_1!} \dots \frac{\mu(B_n)^{m_n}}{m_n!} \, \sum_{k=m}^{\infty} \frac{\mu(B_0)^{k-m}}{(k-m)!}. \end{split}$$

Поскольку ряд в последней строчке — это ряд для экспоненты, а множества  $B_j$  попарно не пересекаются, цепочку равенств можно продолжить следующим образом:

$$e^{-\mu(S)} \frac{\mu(B_1)^{m_1}}{m_1!} \dots \frac{\mu(B_n)^{m_n}}{m_n!} \sum_{k=m}^{\infty} \frac{\mu(B_0)^{k-m}}{(k-m)!} =$$

$$= e^{-\mu(S)} \frac{\mu(B_1)^{m_1}}{m_1!} \dots \frac{\mu(B_n)^{m_n}}{m_n!} e^{\mu(B_0)} =$$

$$= \frac{\mu(B_1)^{m_1}}{m_1!} e^{-\mu(B_1)} \dots \frac{\mu(B_n)^{m_n}}{m_n!} e^{-\mu(B_n)},$$

потому что

$$e^{-\mu(S)}e^{\mu(B_0)} = e^{-(\mu(B_1) + \dots + \mu(B_n))}$$

Теорема доказана.

**Лемма 4.3.** Пусть  $\xi_1, \xi_2, \ldots$  независимые одинаково распределенные случайные величины,  $\xi_k \sim \text{Poiss}(\lambda k), \ k \in \mathbb{N}$ . Тогда

$$\sum_{k=1}^{\infty} \xi_k \sim \text{Poiss}\left(\sum_{k=1}^{\infty} \lambda_k\right),\,$$

где ряд может расходиться.

Доказательство. Если некоторое  $\lambda_k=\infty,$  то  $\xi_k=\infty,$  как и вся левая часть. Далее все  $\lambda_k<\infty.$ 

1. Пусть

$$\sum_{k=1}^{\infty} \lambda_k < \infty.$$

Имеем

$$\mathsf{E}\left(\sum_{k=1}^{\infty}\xi_{k}\right)=\sum_{k=1}^{\infty}\mathsf{E}\xi_{k}=\sum_{k=1}^{\infty}\lambda_{k}<\infty$$

по теореме о монотонной сходимости (здесь важно, что  $\xi_k$  неотрицательны). Из этого следует, что

$$\sum_{k=1}^{\infty} \xi_k = \xi < \infty$$

почти наверное. Заметим, что

$$\sum_{k=1}^{n} \xi_k \xrightarrow{\text{\tiny II.H.}} \xi \quad \Rightarrow \quad \sum_{k=1}^{n} \xi_k \xrightarrow{\text{\tiny d}} \xi.$$

Тогда

$$\varphi_{\sum\limits_{k=1}^{n}\xi_{k}}(u) = \prod\limits_{k=1}^{n} \varphi_{\xi_{k}}(u) = \prod\limits_{k=1}^{n} e^{\lambda_{k}\left(e^{iu}-1\right)} =$$

$$= \exp\sum_{k=1}^{n} \lambda_{k}\left(e^{iu}-1\right) \to \exp\sum_{k=1}^{\infty} \lambda_{k}\left(e^{iu}-1\right), \ n \to \infty.$$

Тогда из непрерывного соответствия между характеристическими функциями и функциями распределения заключаем, что

$$\xi = \sum_{k=1}^{\infty} \xi_k \sim \text{Poiss}\left(\sum_{k=1}^{\infty} \lambda_k\right).$$

#### 2. Пусть теперь

$$\sum_{k=1}^{\infty} \lambda_k = \infty.$$

Находим последовательность  $r_i$  со свойством

$$\sum_{k=r_j}^{r_{j+1}} \lambda_k \geqslant 1,$$

которая существует в силу расходимости ряда и неотрицательности его членов. Введем обозначение

$$\eta_j := \sum_{k=r_j}^{r_{j+1}} \xi_k;$$

Тогда  $\eta_1, \eta_2, \ldots$  независимы, к тому же

$$\eta_j \sim \text{Poiss}\left(\sum_{k=r_j}^{r_{j+1}} \lambda_k\right).$$

Отсюда вытекает, что

$$P(\eta_j \ge 1) = 1 - P(\eta_j = 0) \ge 1 - e^{-1} > 0.$$

Тогда по лемме Бореля-Кантелли, поскольку

$$\sum_{j=1}^{\infty} \mathsf{P}(\eta_j \geqslant 1) = \infty,$$

ТО

$$\sum_{j=1}^{\infty} \eta_j = \infty$$

почти наверное. Лемма доказана.

**Определение 4.4.** Пусть  $(S,\mathscr{B})$  — измеримое пространство, а  $\mu$  —  $\sigma$ -конечная мера на нем, то есть

$$S = \bigcup_{q=1}^{\infty} S_q, \ S_q \in \mathcal{B}, \ \mu(S_q) < \infty \ \forall q.$$

Пусть теперь  $\mu(S) = \infty$ . Для каждого  $S_q$  вводим множество независимых случайных величин (все как в определении 4.3):

$$\begin{aligned} Y_q: \Omega \to \mathbb{Z}_+, & Y_q \sim \operatorname{Poiss}\left(\mu\left(S_q\right)\right), \\ X_{q_i}: \Omega \to S_q, & X \in \mathscr{F} | \mathscr{B} \cap S_q, & \operatorname{P}\left(X_{q_i} \in C\right) = \frac{\mu\left(C\right)}{\mu\left(S_q\right)}, \end{aligned}$$

где

$$C \in \mathscr{B} \cap S_q \in \mathscr{B}$$
.

Строим процесс

$$N_q(C) := \sum_{n=1}^{Y_q} \mathbb{I}_C\left(X_{q,n}\right).$$

Положим

$$N(B) := \sum_{q=1}^{\infty} N_q (B \cap S_q), \ B \in \mathcal{B}.$$

Заметим, что все члены ряда независимы, а также что

$$N_q (B \cap S_q) \sim \text{Poiss} (\mu(B \cap S_q))$$
.

Тогда по лемме 4.3

$$N(B) \sim \text{Poiss}\left(\sum_{q=1}^{\infty} \mu(B \cap S_q)\right) = \text{Poiss}\left(\mu\left(B\right)\right).$$

#### 4.3 Функционал Лапласа точечного процесса

**Определение 4.5.** Процесс  $\{X(B), B \in \mathscr{B}\}$  называется *(простым)* точечным процессом, если

$$X(B) = \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{I}_B(Z_n), \ B \in \mathcal{B},$$

где

$$Z_n: \Omega \to S, \ Z_n \in \mathscr{F}|\mathscr{B}.$$

**Определение 4.6.** Пусть  $\mu(S) = \infty, \ \mu - \sigma$ -конечная мера на  $(S, \mathcal{B}), \$ а также

$$N(B) = \sum_{q=1}^{\infty} \sum_{n=1}^{Y_q} \mathbb{I}_{B \cap S_q} \left( X_{q,n} \right).$$

Пусть

$$V_0 := 0, \ V_k := \sum_{j=1}^k Y_j.$$

Введем  $Z_n, n \in \mathbb{N}$ . Пусть для  $\omega \in \Omega$ 

$$V_{k-1}(\omega) \leqslant n < V_k(\omega)$$
.

Определим

$$Z_n(\omega) := X_{k,n-V_{k-1}(\omega)}(\omega).$$

Тогда

$$N(B) = \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{I}_B(Z_n).$$

Определение 4.7. Пусть  $f: S \to \mathbb{R}_+$ ,  $f \in \mathcal{B}|\mathcal{B}(\mathbb{R}_+)$ . Тогда функционал Лапласа  $\mathcal{L}(f)$  определяется следующим образом:

$$\mathscr{L}(f) := \mathsf{E}e^{-\sum\limits_{n=1}^{\infty} f(Z_n)},$$

где  $e^{-\infty} := 0$ .

#### 4.4 Маркирование пуассоновских процессов

**Определение 4.8.** Рассмотрим  $T, T_1, T_2, \ldots$  — независимые одинаково распределенные неотрицательные случайные величины. Пусть  $\{T_n\}_{n=1}^{\infty}$  независима с  $\{S_n\}_{n=1}^{\infty}$ . На следующей лекции будет показано, что процесс, заданный элементами

$$Z_n := (S_n, T_n)_{n \ge 1}$$

является пространственным пуассоновским процессом с мерой

$$\lambda\nu\otimes\mathsf{G}.$$

где  $\nu$  — мера Лебега на  $B(\mathbb{R}_+)$ , G — мера, задаваемая распределением T.

Замечание. Наглядно: модель массового обслуживания. Пусть  $S_n$  — время начала работы с клиентом,  $T_n$  — время работы с клиентом,  $Y_t$  — число клиентов, обслуживание которых происходит в момент t. Такая модель называется моделью  $M|G|\infty$ : M указывает на то, что процесс пуассоновский, G (general) указывает на то, что распределение времени обслуживания клиента произвольно, а  $\infty$  означает, что имеется бесконечное число приборов (в том смысле, что не создается очередей: работа с клиентом начинается в момент его прихода). Тогда

$$\begin{aligned} Y_t &= \# \left\{ n: S_n \leqslant t < S_n + T_n \right\} = \# \left\{ n: (S_n, T_n) \in B_t \right\} = \\ &= \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{I}_{B_t}(S_n, T_n) \sim \operatorname{Poiss} \left( \left( \lambda \nu \otimes \mathsf{G} \right) (B_t) \right), \end{aligned}$$

где

$$B_t := \{(x, y) : 0 \le x \le t < x + y\},\$$

а точка (x, y) задается парой  $(S_n, T_n)$ . Вычислим:

$$(\lambda \nu \otimes \mathsf{G}) (B_t) = \iint_{\mathbb{R}^2_+} \mathbb{I}_{B_t}(x, y) \, \lambda \nu(dx) \mathsf{G}(dy) =$$

$$= \int_0^t \mathsf{G}(dy) \int_{t-y}^t \lambda \, dx + \int_t^\infty \mathsf{G}(dy) \int_0^t \lambda \, dx = \int_0^t \lambda y \, \mathsf{G}(dy) + \int_t^\infty \lambda t \, \mathsf{G}(dy) =$$

$$= \lambda \int_0^\infty \min(t, y) \, \mathsf{G}(dy).$$

Итак,

$$Y_t \sim \text{Poiss}\left(\lambda \int_0^\infty \min(t, y) \mathsf{G}(dy)\right) \quad \forall t > 0.$$

Если  $ET < \infty$ , то

$$\operatorname{Poiss}\left(\lambda\int\limits_0^\infty \min(t,y)\,\mathsf{G}(dy)\right)\,\to\,\operatorname{Poiss}(\lambda\mathsf{E} T),\ t\to\infty.$$

#### 5 Лекция от 15.03.17

Процессы с независимыми приращениями

# 5.1 Функционал Лапласа точечного процесса (продолжение)

Hanomunanue. Пусть  $(\Omega, \mathscr{F}, \mathsf{P})$  — вероятностное пространство,  $(S, \mathscr{B})$  — измеримое пространство,  $Z_n: \Omega \to S, \ Z_n \in \mathscr{F}|\mathscr{B}$ . Пусть также есть точечный процесс

$$N(B, \omega) := \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{I}_B(Z_n(\omega)), B \in \mathscr{B}$$

согласно определению 4.5. Введем для него функционал Лапласа согласно определению 4.7 по следующей формуле:

$$\mathscr{L}(f) := \mathsf{E}e^{-\sum_{n=1}^{\infty} f(Z_n)} < \infty,$$

где  $f:S \to \mathbb{R}_+, \ f \in \mathscr{B}|\mathcal{B}_+, \ e^{-\infty}:=0, \ \mathcal{B}_+$ — борелевская  $\sigma$ —алгебра на  $\mathbb{R}_+$ .

**Теорема 5.1.**  $N = \{N(B), B \in \mathcal{B}\}$  является пространственным пуассоновским процессом с  $\sigma$ -конечной мерой интенсивности  $\mu \Leftrightarrow$ 

$$\mathscr{L}(f) = \exp \left[ \int_{S} \left( e^{-f(x)} - 1 \right) \mu(dx) \right].$$

Доказательство. Сначала докажем **необходимость** ( $\Rightarrow$ ). Возьмем простую функцию f. Пусть  $N = \{N(B), B \in \mathcal{B}\}$  — пространственный пуассоновский процесс с мерой  $\mu$ . Сначала положим

$$f(x) := \sum_{k=1}^{m} a_k \mathbb{I}_{B_k(x)}, \quad a_i \geqslant 0, \quad i = 1, \dots, k,$$
(4)

где

$$B_i \cap B_j = \emptyset \ \forall i \neq j; \ B_i \in \mathcal{B}, \ i = 1, \ldots, m; \ \mu(B_i) < \infty, \ i = 1, \ldots, m.$$

Тогда

$$\mathscr{L}(f) = \mathsf{E} e^{-\sum\limits_{n=1}^{\infty}\sum\limits_{k=1}^{m}a_{k}\mathbb{I}_{B_{k}}(Z_{n})} \ = \ \mathsf{E} e^{-\sum\limits_{k=1}^{m}a_{k}\sum\limits_{n=1}^{\infty}\mathbb{I}_{B_{k}}(Z_{n})} \ = \ \mathsf{E} e^{-\sum\limits_{k=1}^{m}a_{k}N(B_{k})}$$

где перестановка знаков суммы возможна в силу неотрицательности членов ряда. Заметим, что если  $\xi \sim \text{Poiss}(a)$ , то

$$\mathsf{E} e^{-v\xi} \; = \; \sum_{r=0}^{\infty} e^{-vr} \, \mathsf{P}(\xi=r) \; = \; e^{a(e^{-v}-1)}.$$

Воспользуемся также независимостью в совокупности  $N(B_k)$  в силу того, что множества  $B_i$  попарно не пересекаются. Тогда получим, что

$$\mathsf{E} e^{-\sum\limits_{k=1}^{m} a_k N(B_k)} = \prod\limits_{k=1}^{m} \mathsf{E} e^{-a_k N(B_k)} = \prod\limits_{k=1}^{m} e^{\mu(B_k) \left(e^{-a_k} - 1\right)} = \\ = e^{\sum\limits_{k=1}^{m} \mu(B_k) \left(e^{-a_k} - 1\right)} = e^{\int\limits_{S} \left(e^{-f(x)} - 1\right) \mu(dx)}.$$

Для продолжения доказательства теоремы сформулируем и докажем две леммы.

**Лемма 5.2.** Пусть  $(S, \mathscr{B})$  — измеримое пространство с  $\sigma$ —конечной мерой  $\mu$ ,  $f: S \to \mathbb{R}_+$  — измеримая функция на нем. Тогда существует последовательность  $(f_j)_{j=1}^{\infty}$  простых функций вида (4) таких, что

$$f_j \nearrow f$$
 на  $S$   $npu$   $j \to \infty$ .

Доказательство. Как и на прошлой лекции, разобьем S на множества  $S_q,\ \mu(S_q)<\infty,$  что возможно ввиду  $\sigma$ -конечности меры  $\mu$ . Определим

$$f_{q,j}(x) = \mathbb{I}_{S_q}(x) \left( \sum_{r=0}^{2^{2j}-1} r 2^{-j} \mathbb{I} \left\{ r 2^{-j} \leqslant f(x) < (r+1) 2^{-j} \right\} + 2^j \mathbb{I} \left\{ f(x) \geqslant 2^j \right\} \right).$$

Тогда несложно проверить, что

$$0 \leqslant f_{q,\,j} \leqslant f_{q,\,j+1}, \ \ 0 \leqslant f_j = \sum_{q=1}^j f_{q,\,j} \nearrow f$$
 ha  $S.$ 

Замечание. Про это (с несколько другим построением простых функций) также можно почитать в [3] (страница 189).

**Лемма 5.3.** Пусть  $0 \leqslant a_{n,j} \nearrow a_n$ . Тогда

$$\sum_{n=1}^{\infty} a_{n,j} \nearrow \sum_{n=1}^{\infty} a_n, \ j \to \infty.$$

Доказательство. Рассмотрим два случая.

1. Пусть

$$\sum_{n=1}^{\infty} a_n < \infty.$$

Тогда  $\forall \epsilon > 0 \; \exists N : \forall m > N$ 

$$\sum_{n=m}^{\infty} a_n < \frac{\epsilon}{3}.$$

Из монотонной сходимости и предельного перехода в неравенстве получаем, что

$$\sum_{n=1}^{\infty} a_{n,j} < \frac{\epsilon}{3} \ \forall j.$$

Зафиксируем N. Из сходимости следует, что

$$\forall n \ \exists N(n) : \forall m(n) > N(n) \ |a_{n, m(n)} - a_n| < \frac{\epsilon}{3N}.$$

Возьмем

$$M := \max_{n=1,\dots,N} N(n).$$

Тогда для любого j > M

$$\left| \sum_{n=1}^{\infty} a_n - \sum_{n=1}^{\infty} a_{n,j} \right| \leqslant \left| \sum_{n=1}^{N} a_n - \sum_{n=1}^{N} a_{n,j} \right| + \left| \sum_{n=N+1}^{\infty} a_n - \sum_{n=N+1}^{\infty} a_{n,j} \right| \leqslant$$

$$\leqslant \sum_{n=1}^{N} \left| a_n - a_{n,j} \right| + \frac{2\epsilon}{3} \leqslant N \frac{\epsilon}{3N} + \frac{2\epsilon}{3} = \epsilon.$$

Таким образом, показано, что  $\forall \epsilon \; \exists M : \forall j > M$ 

$$\left| \sum_{n=1}^{\infty} a_n - \sum_{n=1}^{\infty} a_{n,j} \right| \leqslant \epsilon,$$

то есть показана требуемая сходимость.

#### 2. Пусть

$$\sum_{n=1}^{\infty} a_n = \infty.$$

Тогда  $\forall C > 0 \; \exists N : \forall m > N$ 

$$\sum_{n=1}^{m} a_n > 2C.$$

Снова зафиксируем N. Из сходимости следует, что

$$\forall n \ \exists N(n) : \forall m(n) > N(n) \ |a_{n, m(n)} - a_n| < \frac{C}{N}.$$

Возьмем

$$M := \max_{n=1,\dots,N} N(n).$$

Тогда для любого i > M

$$\sum_{n=1}^{\infty} a_{n,j} \geqslant \sum_{n=1}^{N} a_{n,j} \geqslant \sum_{n=1}^{N} a_n - \sum_{n=1}^{N} |a_n - a_{n,j}| \geqslant 2C - N\frac{C}{N} = C,$$

чем снова показана требуемая сходимость. Лемма доказана.

Вернемся к доказательству теоремы. Возьмем  $0\leqslant f_j\nearrow f$  по лемме 5.2. Тогда

$$\sum_{n=1}^{\infty} f_j(Z_n) \to \sum_{n=1}^{\infty} f(Z_n), \ j \to \infty,$$

по лемме 5.3. Тогда

$$\operatorname{Ee}^{-\sum\limits_{n=1}^{\infty}f_{j}(Z_{n})} \to \operatorname{Ee}^{-\sum\limits_{n=1}^{\infty}f(Z_{n})}$$

по теореме Лебега. Итак,

$$\mathscr{L}(f) = \lim_{j \to \infty} \exp\left[\int_{S} \left(e^{-f_{j}(x)} - 1\right) \mu(dx)\right] = \exp\left[\int_{S} \left(e^{-f(x)} - 1\right) \mu(dx)\right],$$

поскольку

$$\int\limits_{S} \left( e^{-f_j(x)} - 1 \right) \, \mu(dx) \to \int\limits_{S} \left( e^{-f(x)} - 1 \right) \, \mu(dx), \ j \to \infty,$$

ввиду неотрицательности подынтегрального выражения. Перейдем к доказательству достаточности ( $\Leftarrow$ ). Пусть

$$\mathscr{L}(f) = \exp \left[ \int_{S} \left( e^{-f(x)} - 1 \right) \mu(dx) \right].$$

Возьмем

$$f = \sum_{k=1}^{m} a_k \mathbb{I}_{B_k}, \ B_i \cap B_j = \emptyset \ \forall i \neq j.$$

Тогда

$$\mathcal{L}(f) = \mathsf{E} e^{-\sum\limits_{n=1}^{\infty} f(Z_n)} = \mathsf{E} e^{-\sum\limits_{n=1}^{\infty} \sum\limits_{k=1}^{m} a_k \mathbb{I}_{B_k}(Z_n)} = \mathsf{E} e^{-\sum\limits_{k=1}^{m} a_k N(B_k)}.$$

Если  $f = \mathbb{I}_B$ , то

$$\mathsf{E} e^{-\sum_{k=1}^m a_k N(B_k)} = \mathsf{E} e^{-aN(B)} = e^{\mu(B)(e^{-a}-1)},$$

из чего следует, что  $\{N(B), B \in \mathcal{B}\}$  — пространственный пуассоновский процесс с мерой интенсивности  $\mu$  в силу непрерывного соответствия между преобразованием Лапласа и функциями распределения. Теорема доказана.

Приведем доказательство утверждения, которое было дано без доказательства в конце прошлой лекции.

**Теорема 5.4.** Пусть  $(S_n, T_n)_{n=1}^{\infty}$  — точечный процесс, причем  $(S_n)$  и  $(T_n)$  независимы, где  $(S_n)$  — пуассоновский процесс с мерой интенсивности  $\nu$ , где  $\nu$  — мера Лебега. Тогда  $(S_n, T_n)$  — пространственный пуассоновский процесс с мерой интенсивности  $\nu \otimes \mathsf{G}$ , где  $\mathsf{G}$  — распределение  $T_i$ .

Доказательство. Вспомним, что

$$\mathscr{L}(f) = \mathsf{E}e^{-\sum_{n=1}^{\infty} f(S_n, T_n)}.$$

Из курса математической статистики известно, что

$$\mathsf{E}\left(g(\xi,\eta)\mid \xi=u\right) = \mathsf{E}g(u,\,\eta),$$

если  $\xi$  независима с  $\eta$ . Тогда

$$\mathsf{E}\left(e^{-\sum\limits_{n=1}^{\infty}f(S_{n},T_{n})}\,\Big|\,S_{1}=u_{1},S_{2}=u_{2},\,\ldots\right)=\mathsf{E}e^{-\sum\limits_{n=1}^{\infty}f(u_{n},T_{n})}=\\ =\prod_{n=1}^{\infty}\mathsf{E}e^{-f(u_{n},T_{n})}$$

в силу независимости  $(T_i)$ . Введем обозначение

$$g(u) := \mathsf{E} e^{-f(u, T_n)} = \int_{\mathbb{R}_+} e^{-f(u, x)} \, \mathsf{G}(dx).$$

Заметим, что  $0 < g(u) \leqslant 1$ . Из курса математической статистики известно, что

$$\mathsf{E}\left(g(\xi,\,\eta)\right) = \mathsf{E}\left(\mathsf{E}\left(g(\xi,\,\eta)\,|\,\xi\right)\right).$$

Тогда

$$\mathscr{L}(f) \ = \ \mathsf{E} \prod_{n=1}^{\infty} g\left(S_{n}\right) \ = \ \mathsf{E} e^{-\sum\limits_{n=1}^{\infty} \left(-\log g(S_{n})\right)} \ = \ \mathsf{E} e^{-\sum\limits_{n=1}^{\infty} h(S_{n})},$$

где  $h := -\log g \geqslant 0$ . Воспользуемся тем, что  $(S_n)$  — пуассоновский процесс:

$$\begin{split} \mathsf{E} e^{-\sum\limits_{n=1}^{\infty} h(S_n)} &= \exp\left[\int\limits_{\mathbb{R}_+} (e^{-h(x)} - 1) \, \nu(dx)\right] = \exp\left[\int\limits_{\mathbb{R}_+} (g(x) - 1) \, \nu(dx)\right] = \\ &= \exp\left[\int\limits_{\mathbb{R}_+} \left(\int\limits_{\mathbb{R}_+} e^{-f(x,y)} \mathsf{G}(dy) - 1\right) \, \nu(dx)\right] = \\ &= \exp\left[\int\limits_{\mathbb{R}_+^2} \left(e^{-f(x,y)} - 1\right) \, \mathsf{G}(dy) \nu(dx)\right]. \end{split}$$

Соответственно, в силу теоремы 5.1, процесс  $(S_n, T_n)$  является пространственным пуассоновским процессом. Теорема доказана.

## 5.2 Теорема Колмогорова о согласованных распределениях

Пусть  $(\Omega, \mathscr{F}, \mathsf{P})$  — вероятностное пространство,  $(S_t, \mathscr{B}_t)$  — семейство измеримых пространств, T — произвольное множество. Введем случайный процесс

$$X := \{X_t, t \in T\}, X_t : \Omega \to S_t, X_t \in \mathcal{F} | \mathcal{B}_t \ \forall t \in T.$$

Рассмотрим упорядоченный набор

$$\tau := (t_1, \ldots, t_n), \ t_i \neq t_i \ \forall i \neq j.$$

Определим тогда

$$S_{\tau} := S_{t_1} \times \ldots \times S_{t_n}, \quad \mathscr{B}_{\tau} := \mathscr{B}_{t_1} \otimes \ldots \otimes \mathscr{B}_{t_n}.$$

Введем прямоугольник

$$(B_{t_1} \times \ldots \times B_{t_n}), B_{t_i} \in \mathcal{B}_{t_i}, i = 1, \ldots, n.$$

Введем также случайный элемент

$$X_{\tau}: \Omega \to S_{\tau}, \ X_{\tau} \in \mathscr{F}|\mathscr{B}_{\tau} \ (\Leftrightarrow X_{t_k} \in \mathscr{F}|\mathscr{B}_{t_k}, \ k = 1, \ldots, n).$$

Распределение  $X_{\tau}$  обозначим через  $\mathsf{P}_{\tau} = \mathsf{P}_{t_1...t_n}$ , где набор  $t_1,\,\ldots,\,t_n$  упорядочен.

**Определение 5.1.** Семейство мер  $\mathsf{P}_{t_1...t_n}$ , где

$$t_1, \ldots, t_n \in T, n \in \mathbb{N}, t_i \neq t_i \forall i \neq j,$$

называется семейством конечномерных распределений  $X = \{X_t, t \in T\}$  .

Рассмотрим прямоугольник  $B = B_{t_1} \times \ldots \times B_{t_n}$ .

$$\begin{aligned} \mathsf{P}_{t_{1}...t_{n}}\left(B_{t_{1}}\times\ldots\times B_{t_{n}}\right) &= \mathsf{P}\left((X_{t_{1}},\,\ldots,\,X_{t_{n}})\in B\right) = \\ &= \mathsf{P}\left(X_{t_{1}}\in B_{t_{1}},\,\ldots,\,X_{t_{n}}\in B_{t_{n}}\right) &= \mathsf{P}\left(X_{t_{i_{1}}}\in B_{t_{i_{1}}},\,\ldots,\,X_{t_{i_{n}}}\in B_{t_{i_{n}}}\right) = \\ &= \mathsf{P}_{t_{i_{1}},\,\ldots t_{i_{n}}}\left(B_{t_{i_{1}}}\times\ldots\times B_{t_{i_{n}}}\right) \end{aligned}$$

для любой перестановки  $(i_1, \ldots, i_n)$ . Таким образом, получили свойство:

**Свойство 5.1.**  $\forall n \ \forall \ \text{перестановки} \ (i_1, \ldots, i_n) \ \text{индексов} \ (1, \ldots, n)$ 

$$\mathsf{P}_{t_{i_1}...t_{i_n}}\left(B_{t_{i_1}}\times\ldots\times B_{t_{i_n}}\right)=\mathsf{P}_{t_1...t_n}\left(B_{t_1}\times\ldots\times B_{t_n}\right).$$

Рассмотрим теперь

$$\mathsf{P}_{t_{1}...t_{k}...t_{n}} \left( B_{t_{1}} \times \dots B_{t_{k-1}} \times S_{t_{k}} \times B_{t_{k+1}} \times \dots \times B_{t_{n}} \right) =$$

$$= \mathsf{P}_{t_{1}...t_{k-1}t_{k+1}...t_{n}} \left( B_{t_{1}} \times \dots B_{t_{k-1}} \times B_{t_{k+1}} \times \dots \times B_{t_{n}} \right),$$

поскольку  $\left\{X_{t_k} \in S_{t_k}\right\} = \Omega$ . Таким образом, получили еще одно свойство:

#### Свойство 5.2.

$$\mathsf{P}_{t_1...t_k...t_n} \left( B_{t_1} \times ... B_{t_{k-1}} \times S_{t_k} \times B_{t_{k+1}} \times ... \times B_{t_n} \right) =$$

$$= \mathsf{P}_{t_1...t_{k-1}t_{k+1}...t_n} \left( B_{t_1} \times ... B_{t_{k-1}} \times B_{t_{k+1}} \times ... \times B_{t_n} \right).$$

**Определение 5.2.** Свойства **5.1** и **5.2** называются условиями согласованности.

**Определение 5.3.** Измеримые пространства  $(S, \mathcal{B})$  и  $(V, \mathcal{A})$  изоморфны, если

$$\exists h : S \to V, \ h \in \mathcal{B}|\mathcal{A},$$
$$\exists h^{-1} : V \to S, \ h^{-1} \in \mathcal{A}|\mathcal{B}.$$

**Определение 5.4.** Измеримое пространство  $(S, \mathcal{B})$  называется *борелевским*, если оно изоморфно борелевскому подмножеству отрезка [0, 1].

**Определение 5.5.** Метрическое пространство  $(X, \rho)$  называется *польским*, если оно является полным и сепарабельным.

Замечание. Любое борелевское подмножество польского пространства является борелевским пространством.

**Теорема 5.5** (Колмогорова). Пусть  $(S_t, \mathcal{B}_t)_{t \in T}$  — семейство борелевских пространств. Пусть  $\mathsf{P}_{t_1...t_n}$  — мера на  $(S_{t_1} \times \ldots \times S_{t_n}, \mathcal{B}_{t_1} \otimes \ldots \otimes \mathcal{B}_{t_n})$ , которая удовлетворяет условиям согласованности 5.1 и 5.2. Тогда на некотором вероятностном пространстве  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathsf{P})$  существует случайный процесс  $X = \{X_t, t \in T\}$  такой, что  $X_t : \Omega \to S_t, X_t \in \mathcal{F} | \mathcal{B}_t \ \forall t \in T$  и конечномерные распределения которого — это меры  $\mathsf{P}_{t_1...t_n}$ .

*Доказательство*. Теорема предлагается без доказательства.

Замечание. В отличие от теоремы Ломницкого-Улама, в этой теореме накладываются ограничения топологического характера.

**Определение 5.6.** Пусть Q — мера на  $(\mathbb{R}^n, \mathcal{B}(\mathbb{R}^n))$ . *Характеристической функцией меры* Q называется

$$\varphi_{\mathsf{Q}}(u) := \int_{\mathbb{R}^n} e^{i(u, x)} \, \mathsf{Q}(dx), \quad u \in \mathbb{R}^n.$$

Замечание. Если  $\xi = (\xi_1, ..., \xi_n)$ , то

$$\varphi_\xi(u) := \varphi_{\mathsf{P}_\xi}(u) = \int\limits_{\mathbb{R}^n} e^{i(u,\,x)} \; \mathsf{P}_\xi(dx) = \int\limits_{\Omega} e^{i(u,\,\xi)} \, d\, \mathsf{P} = \mathsf{E} e^{i(u,\,\xi)}.$$

**Теорема 5.6.** Пусть  $\varphi_{t_1...t_n}$  — семейство характеристических функций мер на  $(\mathbb{R}^n, \mathcal{B}(\mathbb{R}^n))$ . Тогда существует случайный процесс  $X = \{X_t, t \in T\}$ ,  $X_t : \Omega \to \mathbb{R}, t \in T$ , для которого  $\varphi_{t_1...t_n}$  — характеристические функции конечномерных распределений, в том и только в том случае, когда

1. 
$$\varphi_{t_1...t_n}(u_1, \ldots, u_n) = \varphi_{t_{i_1}...t_{i_n}}(u_{i_1}, \ldots, u_{i_n}) \ \forall n \in \mathbb{N} \ \forall (i_1, \ldots, i_n) - nepecmanosku (1, \ldots, n);$$

2. 
$$\varphi_{t_1...t_k...t_n}(u_1,\ldots,u_{k-1},0,u_{k+1},\ldots,u_n) = \varphi_{t_1...\hat{t_k}...t_n}(u_1,\ldots,\hat{0},\ldots,u_n).$$

Доказательство. Теорема предлагается без доказательства.

Замечание. Если  $X = \{X_t, t \in T\}$ , где  $T \subset \mathbb{R}$ , то достаточно рассмотреть  $\mathsf{P}_{t_1 \dots t_n}, \ t_1 < \dots < t_n.$ 

Замечание. Про эти теоремы почитать подробнее можно в [1].

#### 5.3 Процессы с независимыми приращениями

**Теорема 5.7.** Для того чтобы существовал процесс  $X = \{X_t, t \ge 0\}$  с независимыми приращениями такой, чтобы характеристическая функция случайной величины X(t) - X(s) была равна  $\varphi(s, t, \cdot)$ , необходимо и достаточно, чтобы

$$\varphi(s,\,t,\,v) = \varphi(s,\,u,\,v)\,\varphi(u,\,t,\,v) \quad \forall \; 0 < s < u < t \;\; \forall v \in \mathbb{R}.$$

При этом начальное распределение процесса  $\mathsf{P}_0$  может быть выбрано любым.

Замечание (от наборщика). Судя по всему, знание доказательства этой теоремы является обязательным. Доказательство см. [1], стр. 47.

#### 5.4 Модификация процесса

**Определение 5.7.** Процесс  $Y = \{Y_t, t \in T\}$  называется модификацией процесса  $X = \{X_t, t \in T\}$ , если

$$P(Y_t = X_t) = 1 \ \forall t \in T.$$

**Лемма 5.8.** Из теоремы 5.6 следует, что существует процесс с независимыми приращениями  $N = \{N_t, t \ge 0\}$  такой, что

$$N_t - N_s \sim \text{Poiss} (\lambda(t - s)) \quad \forall \ 0 < s < t.$$

Доказательство. Вспомним, что если  $\xi \sim \mathrm{Poiss}(a)$ , то характеристическая функция  $\xi$  равна

$$\varphi_{\xi}(v) = e^{a\left(e^{iv} - 1\right)}.$$

Тогда запишем

$$\varphi_{N_t-N_s}(v) = e^{\lambda(t-s)\left(e^{iv}-1\right)} = \varphi(s, t, v).$$

Но тогда

$$\varphi(s, t, v) = \varphi(s, u, v) \varphi(u, t, v),$$

что и требовалось показать.

Замечание. Можно доказать, что у построенного процесса существует такая модификация, что ее траектории обладают следующими свойствами:

- они неубывают;
- они непрерывны справа;
- они имеют предел слева;
- все их скачки имеют величину 1;
- длина промежутков между скачками распределена экспоненциально;
- промежутки между скачками независимы.

Таким образом, этот процесс можно рассматривать как процесс восстановления.

**Пример 5.1.** Рассмотрим вероятностное пространство ([0, 1],  $\mathcal{B}[0, 1], \nu$ ), где  $\nu$  — мера Лебега, и измеримое пространство ([0, 1],  $\mathcal{B}[0, 1]$ ). Введем случайные процессы  $X = \{X_t, t \in T\}$  и  $Y = \{Y_t, t \in T\}$  следующим образом:

$$X(t, \omega) \equiv 0, \quad Y(t, \omega) = \begin{cases} 1, \ t = w \\ 0, \ t \neq w \end{cases}, \quad t, \omega \in [0, 1].$$

Тогда все траектории X непрерывны, а все траектории Y разрывны, но вместе с этим

$$P(X_t \neq Y_t) = \nu(\{t\}) = 0,$$

то есть Y является модификацией X. Таким образом, отношение эквивалентности, порождаемое свойством 'быть модификацией друг друга', не сохраняет непрерывности траекторий.

### 6 Лекция от 22.03.17

Винеровский процесс

#### 6.1 Фильтрации. Марковские моменты

Определение 6.1. Пусть  $(\Omega, \mathscr{F}, \mathsf{P})$  — вероятностное пространство. Семейство  $\sigma$ —алгебр  $(\mathscr{F}_t)_{t\in T}$  на этом вероятностном пространстве, где  $T\subset \mathbb{R}$ , называется  $\phi$ иль трацией, если  $\forall \, s< t, \, s, \, t\in T$ ,

$$\mathscr{F}_{\circ} \subset \mathscr{F}_{+} \subset \mathscr{F}_{-}$$

Определение 6.2. Естественная фильтрация процесса  $X=(X_t,\,t\in T)\,,$   $T\subset\mathbb{R},$  — это семейство

$$\mathscr{F}_t := \sigma \{X_s, s \leqslant t, s \in T\}, t \in T.$$

Определение 6.3. Отображение  $\tau:\Omega\to T\cup\{\infty\}$  называется марковским моментом относительно фильтрации  $(\mathscr{F}_t)_{t\in T},$  если

$$\forall t \in T \ \{\omega : \tau(\omega) \leq t\} \in \mathscr{F}_t.$$

Марковский момент au называется *моментом остановки*, если  $au < \infty$  почти наверное.

 $\it Замечаниe. \, \, {\it Eсли} \, au - {\it mapkobckuй moment}, \, {\it to} \, \, \forall t \in T \, \{ au = t \} \in \mathscr{F}_t, \, {\it mockoльky}$ 

$$\{\tau = t\} = \{\tau \leqslant t\} \setminus \{\tau < t\}, \ \{\tau < t\} = \bigcup_{k=1}^{\infty} \left\{\tau \leqslant t - \frac{1}{k}\right\}.$$

3амечание. Если  $(\mathscr{F}_n)_{n\in\mathbb{Z}_+}$ , то

au— марковский момент  $\Leftrightarrow \forall n \in \mathbb{Z}_+ \{ \tau = n \} \in \mathscr{F}_n$ .

Пример 6.1. Рассмотрим действительный процесс с дискретным временем  $X = \{X_n, n \in \mathbb{Z}_+\}$ . Пусть  $B \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$ . Введем

$$\tau_B(\omega) := \inf_{n} \left\{ n : X_n(\omega) \in B \right\}, \quad \mathscr{F}_n = \sigma \left\{ X_0, X_1, \dots, X_n \right\}, \quad n \in \mathbb{Z}_+$$

(если  $X_n \notin B \ \, \forall n=0,\,1,\,2,\ldots$ , то  $\tau=\infty$ ). Тогда  $\tau_B$  — марковский момент относительно  $(\mathscr{F}_n)_{n\in\mathbb{Z}_+}$ : проверим, что  $\{\tau=n\}\in\mathscr{F}_n\ \forall n\in\mathbb{Z}_+$ :

- n = 0:  $\{\tau = 0\} = \{X_0 \in B\} \in \sigma \{X_0\} = \mathscr{F}_0;$   $n \ge 1$ :  $\{\tau = 0\} = \{X_0 \notin B, \dots, X_{n-1} \notin B, X_n \in B\} \in \sigma \{X_0, X_1, \dots, X_n\} = \mathscr{F}_n.$

**Определение 6.4.** Пусть  $\tau$  — марковский момент относительно фильтрации  $(\mathscr{F}_t)_{t\in T}$ . Определим  $\sigma$ -алгебру

$$\mathscr{F}_{\tau} := \left\{ A \in \mathscr{F}: \ A \cap \left\{ \tau \leqslant t \right\} \in \mathscr{F}_t \ \forall t \in T \right\}.$$

Эта  $\sigma$ -алгебра называется  $\sigma$ -алгеброй событий, наблюдаемых до момента

**Упражнение 6.1.** Доказать, что объект из определения  $6.4 - \sigma$ -алгебра.

#### Строго марковское свойство

Определение 6.5. Процесс  $X = \{X_t, t \in T\}, T \subset \mathbb{R}$ , имеет стационарные приращения, если  $\forall t_0 < t_1 < \ldots < t_n \ \forall n \in \mathbb{Z} \ \forall h: t_0, \ldots, t_n, t_0 + h, \ldots, t_n + t_n < t_n$  $+h \in T$ 

$$\operatorname{Law}\left(X_{t_{1}}-X_{t_{0}}, \ldots, X_{t_{n}}-X_{t_{n-1}}\right) = \\ = \operatorname{Law}\left(X_{t_{1}+h}-X_{t_{0}+h}, \ldots, X_{t_{n}+h}-X_{t_{n-1}+h}\right) \quad (5)$$

3амечание. Если процесс X имеет еще и независимые приращения, то

$$(5) \Leftrightarrow \operatorname{Law}(X_t - X_s) = \operatorname{Law}(X_{t+h} - X_{s+h}) \ \forall t, s, t+h, s+h \in T, s < t.$$

Замечание. Пуассоновский процесс интенсивности  $\lambda > 0$  — процесс со стационарными независимыми приращениями.

**Пемма 6.1.** Пусть  $X = \{X_t, t \geqslant 0\}$  — процесс с независимыми приращениями. Тогда  $\forall$  константы a > 0 процесс  $Z(t) := X(t+a) - X(a), t \geqslant 0$ , имеет независимые приращения и

$$\{Z_t,\,t\geqslant 0\}$$
 независим с  $\mathscr{F}_a=\sigma\left\{X_s,\,s\leqslant a
ight\}.$ 

Доказательство. Докажем независимсть приращений по определению: возьмем  $0 \le t_0 < t_1 < \ldots < t_n$  и рассмотрим

$$Z(t_0), Z(t_1) - Z(t_0), \ldots, Z(t_n) - Z(t_{n-1}).$$

Заметим, что по определению Z(t)

$$Z(t_0) = X(t_0 + a) - X(a), \ Z(t_k) - Z(t_{k-1}) = X(t_k + a) - X(t_{k-1} + a);$$

из этого получаем, что приращения Z независимы вследствие независимости приращений X, которая есть по условию леммы. Докажем второе утверждение леммы: заметим, что  $\sigma$ -алгебра  $\mathscr{F}_a$  порождается системой событий

$$\{X_{s_1} \in B_1, \dots, X_{s_m} \in B_m\}, \ 0 \le s_1 < \dots < s_m \le a.$$

Поэтому достаточно проверить, что независимы векторы

$$\xi = (X_{s_1}, \ldots, X_{s_m})$$
 if  $\eta = (Z_{t_1}, \ldots, Z_{t_n}), 0 \leqslant t_1 < \ldots < t_n$ .

Заметим, что

$$\xi = \begin{pmatrix} X_{s_1} \\ X_{s_2} \\ \vdots \\ X_{s_m} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 1 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_{s_1} \\ X_{s_2} - X_{s_1} \\ \vdots \\ X_{s_m} - X_{s_{m-1}} \end{pmatrix}.$$

Введем обозначение  $\zeta := (X_{s_1}, X_{s_2} - X_{s_1}, \dots, X_{s_m} - X_{s_{m-1}})$ . Тогда  $\zeta$  и  $\eta$  независимы, поскольку X имеет независимые приращения. Но  $\xi$  — это борелевская функция от  $\zeta$ , следовательно,  $\xi$  независим с  $\eta$ .

**Теорема 6.2.** Пусть  $X = \{X_t, t \geqslant 0\}$  — процесс со стационарными независимыми приращениями такой, что его траектории непрерывны справа. Пусть  $\tau$  — момент остановки относительно естественной фильтрации X. Введем

$$Y(t, \omega) := \begin{cases} X(t + \tau(\omega), \omega) - X(\tau(\omega), \omega), & \tau(\omega) < \infty, \\ 0, & \tau(\omega) = \infty. \end{cases}$$

По сути,  $Y(t) = X(t+\tau) - X(\tau)$ ,  $t \ge 0$ . Тогда процесс  $Y = \{Y_t, t \ge 0\}$  независим с  $\mathscr{F}_{\tau}$  и имеет те же конечномерные распределения, что и процесс  $\{X_t - X_0, t \ge 0\}$ .

Доказательство. Покажем сначала, что процесс Y корректно задан. Пополним исходное вероятностное пространство  $(\Omega, \mathscr{F}, \mathsf{P})$  классом нулевых событий  $\mathcal{N}$  и получим  $(\Omega, \bar{\mathscr{F}}, \bar{\mathsf{P}})$ , то есть

$$\forall A : P(A) = 0 \ \forall C \subset A \ C \in \mathcal{N}, \ \bar{P}(C) := 0,$$

где новая  $\sigma$ -алгебра определяется как

$$\bar{\mathscr{F}} = \sigma \left\{ \mathscr{F}, \mathcal{N} \right\}.$$

Известно, что

$$\bar{\mathscr{F}} = \mathscr{F} \cup \mathcal{N}, \ \bar{\mathsf{P}}(A \cup C) = \mathsf{P}(A) \ \forall A \in \mathscr{F}, C \in \mathcal{N}.$$

Поэтому можно считать, что с самого начала рассматривалось пополненное вероятностное пространство  $(\Omega, \bar{\mathscr{F}}, \bar{\mathsf{P}})$ , которое и будет дальше обозначаться просто  $(\Omega, \mathscr{F}, \mathsf{P})$ . Дальше считаем, что все  $\sigma$ –алгебры также пополнены классом нулевых событий.

Если  $\tau$  — марковский момент относительно  $(\mathscr{F}_t)_{t\in T}$  и  $\alpha=\tau$  почти наверное, то  $\alpha$  — тоже марковский момент относительно  $(\mathscr{F}_t)_{t\in T}$ . Поэтому далее можем считать, что  $\tau<\infty$  на  $\Omega$ .

Покажем, что Y(t) — случайная величина  $\forall t \geqslant 0$ . Введем

$$\tau_n := \sum_{k=1}^{\infty} k 2^{-n} \, \mathbb{I}_{A_{n,k}},$$

где

$$\begin{split} A_{n,\,1} &:= \left\{\omega : \tau(\omega) \leqslant 2^{-n}\right\}, \\ A_{n,\,k} &:= \left\{\omega : (k-1)2^{-n} < \tau(\omega) \leqslant k2^{-n}\right\}, \ k \geqslant 2. \end{split}$$

Тогда  $\tau_n \searrow \tau$  на всем  $\Omega$ . Заметим, что  $\tau_n$  — марковские моменты относительно  $(\mathscr{F}_t)_{t\geqslant 0}$ :

$$\{\tau_n \leqslant t\} = \{\tau \leqslant k2^{-n}\} \in \mathscr{F}_{k2^{-n}} \subset \mathscr{F}_t,$$

где  $k := \sup \{r : r2^{-n} \leqslant t\}.$ 

Поскольку траектории X непрерывны справа почти наверное, то

$$X(t + \tau_n(\omega), \omega) \to X(t + \tau(\omega), \omega), n \to \infty \ \forall t \ge 0.$$

Заметим, что

$$\left\{\omega: X\left(t+\tau_n(\omega), \omega\right) \leqslant z\right\} = \bigcup_{k=1}^{\infty} \left\{X\left(t+k2^{-n}, \omega\right) \leqslant z, \ \tau_n = k2^{-n}\right\}.$$

Поскольку

$$\left\{X\left(t+k2^{-n},\,\omega\right)\leqslant z\right\}\in\mathscr{F},\,\left\{\tau_n=k2^{-n}\right\}\in\mathscr{F},$$

то  $X(t+\tau_n)$  — случайная величина  $\forall n$ . Поскольку  $X(t+\tau_n) \xrightarrow{\text{п.н.}} X(t+\tau)$ , то  $X(t+\tau)$  — тоже случайная величина из полноты случайного пространства. Таким образом, показали, что  $Y(t) = X(t+\tau) - X(\tau)$  — случайная величина  $\forall t \geqslant 0$ .

Докажем, что Y независим с  $\mathscr{F}_{\tau}$ . Для этого достаточно проверить, что

$$\mathsf{P}\left(A \cap \left\{\xi \in C\right\}\right) = \mathsf{P}\left(A\right) \mathsf{P}\left(\xi \in C\right) \ \forall A \in \mathscr{F}_{\tau}, \ C \in \mathcal{B}\left(\mathbb{R}^{m}\right),$$

где

$$\xi := (Y(t_1), \ldots, Y(t_m)), \quad 0 \leqslant t_1 < \ldots < t_m.$$

Воспользуемся свойством регулярности вероятностной меры:  $\forall \varepsilon>0 \ \forall C\in \mathcal{B}(\mathbb{R}^m) \ \exists \ \text{открытое множество} \ G \ \text{и} \ \text{замкнутое множество} \ F$ 

такие, что  $F \subset C \subset G$  и  $\mathsf{P} \left( G \setminus F \right) < \varepsilon$  (доказательство см., например, [4], стр. 4). Соответственно, достаточно рассматривать только замкнутые C. Покажем, что

$$P(A \cap \{\xi \in C\}) = P(A) P(\xi \in C) \iff E \mathbb{I}_A f(\xi) = E \mathbb{I}_A E f(\xi)$$

для любой непрерывной ограниченной  $f: \mathbb{R}^m \to \mathbb{R}$ . Заметим, что импликация слева направо ( $\Rightarrow$ ) следует из того, что если  $\sigma$ -алгебры, индуцированные на вероятностное пространство двумя случайными величинами, независимы, то матожидание произведения этих случайных величин распадается в произведение соответствующих матожиданий. Докажем импликацию справа налево ( $\Leftarrow$ ). Положим

$$\varphi(t) := \begin{cases} 1 & , \ t \leq 0, \\ 1 - t \, , \ t \in [0, 1], \\ 0 & , \ t > 1. \end{cases}$$

Определим  $\rho(x, B) := \inf_{y \in B} \rho(x, y)$ , где  $\rho(x, y)$  — евклидово расстояние между точками. Заметим, что  $\rho(x, B)$  — непрерывная функция от x. Положим

$$f_j(x) := \varphi(j\rho(x, B)), j \in \mathbb{N}.$$

Тогда  $f_j(x) \searrow \mathbb{I}_B, \ j \to \infty$  (здесь важно, что B- замкнутое множество!). Поэтому по теореме Лебега о мажорируемой сходимости

$$\mathbb{E}\mathbb{I}_{A}f_{j}(\xi) \to \mathbb{E}\mathbb{I}_{A}\mathbb{I}_{\{\xi \in B\}} = \mathsf{P}\left(A \cap \{\xi \in B\}\right),$$

$$\mathbb{E}\mathbb{I}_{A}\mathbb{E}f_{j}(\xi) \to \mathbb{E}\mathbb{I}_{A}\mathbb{E}\mathbb{I}_{\{\xi \in B\}} = \mathsf{P}\left(A\right)\mathsf{P}\left(\xi \in B\right).$$

Таким образом, импликация справа налево доказана. Положим

$$\xi_n := \left( X(t_1 + \tau_n) - X(\tau_n), \dots, X(t_m + \tau_n) - X(\tau_n) \right).$$

Тогда  $\xi_n \xrightarrow{\text{п.н.}} \xi$ , поскольку  $\tau_n \searrow \tau$ . Следовательно,  $\mathsf{E}\mathbb{I}_A f(\xi) = \lim_{n \to \infty} \mathsf{E}\mathbb{I}_A f(\xi_n)$ .

$$\xi_{n,k} := \left( X \left( t_1 + k 2^{-n} \right) - X \left( k 2^{-n} \right), \dots, X \left( t_m + k 2^{-n} \right) - X \left( k 2^{-n} \right) \right).$$

Заметим, что

$$A \cap \{\tau_n = k2^{-n}\} = A \cap A_{n, k} = A \cap \{(k-1)2^{-n} < \tau \leqslant k2^{-n}\} =$$

$$= A \cap \{\tau \leqslant k2^{-n}\} \setminus A \cap \{\tau \leqslant (k-1)2^{-n}\} \in \mathscr{F}_{k2^{-n}}.$$

По лемме 6.1  $\xi_{n,\,k}$  независим с  $\mathscr{F}_{k2^{-n}}$ . Тогда получаем, что

$$\begin{split} \mathbb{E} \mathbb{I}_A f(\xi_n) &= \sum_{k=1}^{\infty} \mathbb{E} \mathbb{I}_A f(\xi_n) \mathbb{I}_{\{\tau_n = k2^{-n}\}} = \sum_{k=1}^{\infty} \mathbb{E} \mathbb{I}_{A \cap \{\tau_n = k2^{-n}\}} f(\xi_{n,\,k}) = \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} \mathbb{E} \mathbb{I}_{A \cap \{\tau_n = k2^{-n}\}} \mathbb{E} f(\xi_{n,\,k}). \end{split}$$

Заметим, что

$$\xi_{n,k} \stackrel{\text{law}}{=} (X(t_1) - X(0), \dots, X(t_n) - X(0)) =: \gamma.$$

Тогда получаем, что

$$\begin{split} \sum_{k=1}^{\infty} \mathbb{E} \mathbb{I}_{A \cap \{\tau_n = k2^{-n}\}} \mathbb{E} f(\xi_{n,\,k}) &= \mathbb{E} f(\gamma) \sum_{k=1}^{\infty} \mathbb{E} \mathbb{I}_{A \cap \{\tau_n = k2^{-n}\}} = \mathbb{E} f(\gamma) \mathbb{E} \mathbb{I}_A = \\ &= \mathbb{E} f(\gamma) \, \mathbb{P} \left(A\right). \end{split}$$

Таким образом, получили, что  $\mathsf{E}\mathbb{I}_A f(\xi) = \mathsf{E}\mathbb{I}_A \mathsf{E} f(\gamma) \ \forall A \in \mathscr{F}_\tau$ . Осталось взять  $A = \Omega$ : тогда получится, что  $\mathsf{E} f(\xi) = \mathsf{E} f(\gamma)$  и, как следствие,

$$\mathsf{E}\mathbb{I}_A f(\xi) = \mathsf{E}\mathbb{I}_A \mathsf{E} f(\xi) \ \, \forall A \in \mathscr{F}_\tau.$$

## 6.3 Функции Хаара и Шаудера

**Определение 6.6.** Функции Хаара  $H_k(x)$  задаются следующими формулами на [0, 1]:

$$H_0(x) \equiv 1;$$
  
 $H_1(x) = \mathbb{I}_{\left[0, \frac{1}{2}\right]}(x) - \mathbb{I}_{\left(\frac{1}{2}, 1\right]}(x);$ 

$$\begin{split} H_k(x) &= 2^{n/2} \left( \mathbb{I}_{\left(\frac{k-2^n}{2^n}, \, \frac{1/2+k-2^n}{2^n}\right]}(x) - \mathbb{I}_{\left(\frac{1/2+k-2^n}{2^n}, \, \frac{1+k-2^n}{2^n}\right]}(x) \right), \quad 2^n \leqslant k < 2^{n+1}, \\ &n \in \mathbb{N}; \quad H_{2^n}(0) = 1 \ \forall n \in \mathbb{N}. \end{split}$$

Замечание. Известно, что  $\big\{H_k(x)\big\}_{k\in\mathbb{N}}$  — полная ортонормированная система в  $\mathrm{L}^2[0,\,1].$ 

**Определение 6.7.** *Функции Шаудера*  $S_k(t)$  задаются следующими формулами на [0, 1]:

$$S_k(t) = \int_{[0,t]} H_k(u) \, \mathrm{d}u = \left\langle H_k, \, \mathbb{I}_{[0,t]} \right\rangle_{\mathrm{L}^2}, \quad k \in \mathbb{Z}_+,$$

где  $H_k(u)$  — функции Хаара.

3амечание. Известно, что  $S_k(t)$  непрерывны  $\forall k \in \mathbb{Z}_+$ .

**Пемма 6.3.** Пусть  $a_k = O(k^{\varepsilon})$  при  $k \to \infty$ , где  $0 < \varepsilon < 1/2$ . Тогда ряд

$$\sum_{k=1}^{\infty} a_k S_k(t)$$

cxodumcя равномерно на [0, 1].

*Доказательство* будет добавлено позднее (через две недели).  $\Box$ 

Замечание. Из леммы 6.3 и теоремы Вейерштрасса следует, что этот ряд сходится к непрерывной функции.

**Лемма 6.4.** Пусть  $\xi_1, \, \xi_2, \, \ldots - c$ лучайные величины на некотором вероятностном пространстве  $(\Omega, \, \mathscr{F}, \, \mathsf{P}), \, \xi_k \sim \mathcal{N}(0, \, 1), \, k \in \mathbb{N}$ . Тогда  $\forall c > \sqrt{2} \, u$  для почти всех  $\omega \in \Omega \, \exists N_0(c \, \omega)$ :

$$|\xi_k| \leqslant c \left(\ln k\right)^{\frac{1}{2}} \quad \forall k \geqslant N_0(c, \omega).$$

Доказательство. Поскольку  $\xi_k \sim \mathcal{N}(0, 1)$ , то

$$P(\xi \geqslant x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{\frac{-u^2}{2}} du \ \forall x > 0.$$

Оценим этот интеграл:

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{x}^{\infty} e^{\frac{-u^{2}}{2}} du = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{x}^{\infty} \frac{u}{u} e^{\frac{-u^{2}}{2}} du \leqslant \frac{1}{x} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{x}^{\infty} u e^{\frac{-u^{2}}{2}} du =$$

$$= \frac{1}{x} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{x}^{\infty} -de^{\frac{-u^{2}}{2}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \frac{1}{x} e^{\frac{-u^{2}}{2}}.$$

Тогда получаем, что

$$\mathsf{P}\left(|\xi|\geqslant x\right) \;\leqslant\; \frac{1}{x}\sqrt{\frac{2}{\pi}}\,e^{\frac{-u^2}{2}}.$$

Воспользуемся леммой Бореля-Кантелли:

$$\sum_{k=2}^{\infty} \mathsf{P}\left(|\xi_k| \geqslant c \, (\ln k)^{\frac{1}{2}}\right) \;\; \leqslant \;\; \sum_{k=2}^{\infty} \sqrt{\frac{2}{\pi}} \frac{1}{c \, (\ln k)^{\frac{1}{2}}} e^{\frac{-c^2 \ln k}{2}} \;\; \leqslant \;\; \widetilde{c} \, \sum_{k=2}^{\infty} k^{\frac{-c^2}{2}} < \infty.$$

Поскольку ряд из вероятностей сошелся почти наверное, то событий происходит конечное число почти наверное. Из этого следует, что для каждого фиксированного  $\omega$  можно выбрать k, после которого события выполняться перестают. Лемма доказана.

#### 6.4 Винеровские процессы

**Определение 6.8.** Процесс  $W = \{W(t), t \ge 0\}$  называется винеровским, если

- 1. W(0) = 0 почти наверное;
- $2. \ W$  имеет независимые приращения;
- 3.  $W(t) W(s) \sim \mathcal{N}(0, t s) \ \forall \ 0 \leq s < t;$
- 4. траектории W непрерывны почти наверное.

**Теорема 6.5** (явная конструкция винеровского процесса). Пусть  $\xi_1, \xi_2, \ldots$  независимые одинаково распределенные случайные величины,  $\xi_k \sim \mathcal{N}(0, 1), \ k \in \mathbb{N}$ . Введем

$$W(t, \omega) := \sum_{k=1}^{\infty} \xi_k(\omega) S_k(t), \ t \in [0, 1],$$

где  $S_k(t)$  — функции Шаудера. Тогда  $W = \{W(t), t \in [0, 1]\}$  — винеровский процесс на [0, 1].

Доказательство. Будем доказывать свойства 1. – 4. для построенного процесса. Свойство 1. выполнено, так как  $S_k(0)=0$ . Заметим, что согласно лемме 6.3

$$\sum_{k=1}^{n} \xi_k S_k(t) \xrightarrow{\text{п.н.}} W(t), \quad n \to \infty.$$

Более того, согласно лемме 6.4 сходимость равномерна на [0, 1], что дает непрерывность траекторий почти наверное. Таким образом, свойство 4. тоже получено. Проверим независимость приращений этого процесса. Для этого нужно проверить независимость случайных величин

$$W(t_0), W(t_1) - W(t_0), \dots, W(t_m) - W(t_{m-1}), \ 0 \le t_0 < t_1 < \dots < t_m.$$

Заметим, что случайные величины  $\sum\limits_{k=1}^n \xi_k S_k(t)$  имеют предел в  $\mathrm{L}^2\left(\Omega,\,\mathscr{F},\,\mathsf{P}\right)$ : поскольку

$$\mathsf{E}\xi_k\xi_l = \begin{cases} 1, & k = l, \\ 0, & k \neq l, \end{cases}$$

то

$$\mathsf{E} \left| \sum_{k=1}^{n} \xi_{k} S_{k}(t) - \sum_{k=1}^{r} \xi_{k} S_{k}(t) \right|^{2} = \mathsf{E} \left| \sum_{k=r+1}^{n} \xi_{k} S_{k}(t) \right|^{2} = \mathsf{E} \left| \sum_{k=r+1}^{n} S_{k}^{2}(t) \right|^{2} \to 0,$$

$$r, n \to \infty$$

как часть хвоста сходящегося ряда, поскольку  $S_k(t) \leqslant 2^{-\frac{n+2}{2}}$ . Таким образом, показано, что последовательность частичных сумм фундаментальна в  $L^2(\Omega, \mathscr{F}, \mathsf{P})$ . Известно, что это пространство полно; тогда обозначим

$$V(t) := (L^2) \lim_{n \to \infty} \sum_{k=1}^{n} \xi_k S_k(t).$$

Из этого следует, что V(t)=W(t) почти наверное, и частные суммы сходятся к W(t) не только почти наверное, но и в  ${\rm L}^2$  (потому что из сходимости почти наверное, равно как и из сходимости в  ${\rm L}^2$ , следует сходимость по вероятности, предел которой определен однозначно).

Рассмотрим теперь вектор из приращений частных сумм:

$$U_n := \left(\sum_{k=1}^n \xi_k S_k(t_0), \dots, \sum_{k=1}^n \xi_k S_k(t_{j+1}) - \sum_{k=1}^n \xi_k S_k(t_j), \dots \right)$$
$$\dots, \sum_{k=1}^n \xi_k S_k(t_m) - \sum_{k=1}^n \xi_k S_k(t_{m-1}).$$

Сразу отметим, что этот вектор является гауссовским, так как он является линейным преобразованием гауссовского вектора из независимых нормаль-

ных случайных величин  $\xi_i$ . Введем также предельный вектор

$$U := \left(\sum_{k=1}^{\infty} \xi_k S_k(t_0), \dots, \sum_{k=1}^{\infty} \xi_k S_k(t_{j+1}) - \sum_{k=1}^{\infty} \xi_k S_k(t_j), \dots \right)$$
$$\dots, \sum_{k=1}^{\infty} \xi_k S_k(t_m) - \sum_{k=1}^{\infty} \xi_k S_k(t_{m-1}).$$

Тогда по доказанному выше

$$U_n \xrightarrow{\Pi.H.} U, \ U_n \xrightarrow{L^2(\Omega)} U.$$

Поскольку  $U_n = \left(U_n^1, \dots, U_n^m\right)$  — гауссовский вектор, его характеристическая функция имеет известный вид:

$$\varphi_{U_{-}}(\lambda) = e^{i(\lambda, a) - \frac{1}{2}(C\lambda, \lambda)}$$

где a — математическое ожидание  $U_n$ , а C — матрица ковариаций  $U_n$ . Заметим, что  $\mathsf{E} U_n = 0$ . Разберемся с матрицей ковариаций:

$$\operatorname{cov}\left(U_{n}^{j}, U_{n}^{r}\right) = \operatorname{E}U_{n}^{j}U_{n}^{r} = \sum_{k=1}^{n} S_{k}(t_{j+1})S_{k}(t_{r+1}) - \sum_{k=1}^{n} S_{k}(t_{j})S_{k}(t_{r+1}) - \sum_{k=1}^{n} S_{k}(t_{j+1})S_{k}(t_{r}) + \sum_{k=1}^{n} S_{k}(t_{j})S_{k}(t_{r}).$$

Поскольку  $\mathsf{E} U_n^j U_n^r - \mathsf{это}$  скалярное произведение в  $\mathsf{L}^2$ , которое обладает свойством непрерывности, то

$$cov \left( U_n^j, U_n^r \right) = \mathsf{E} U_n^j U_n^r \to \sum_{k=1}^{\infty} S_k(t_{j+1}) S_k(t_{r+1}) - \sum_{k=1}^{\infty} S_k(t_j) S_k(t_{r+1}) - \sum_{k=1}^{\infty} S_k(t_{j+1}) S_k(t_r) + \sum_{k=1}^{\infty} S_k(t_j) S_k(t_r), \quad n \to \infty.$$

Рассмотрим одно из слагаемых, воспользовавшись представлением функций Шаудера через функции Хаара (образующие базис в прострастве  $L^2$ ), а также равенством Парсеваля:

$$\sum_{k=1}^{\infty} S_k(t) S_k(v) = \sum_{k=1}^{\infty} \left\langle H_k, \, \mathbb{I}_{[0,\,t]} \right\rangle_{\mathbf{L}^2} \left\langle H_k, \, \mathbb{I}_{[0,\,v]} \right\rangle_{\mathbf{L}^2} = \left\langle \mathbb{I}_{[0,\,t]}, \, \mathbb{I}_{[0,\,v]} \right\rangle_{\mathbf{L}^2} = \min(v,\,t).$$

Тогда в предположении  $t_j < t_r$  получаем, что

$$\operatorname{cov}\left(U_{n}^{j}, U_{n}^{r}\right) \to \min(t_{j+1}, t_{r+1}) - \min(t_{j}, t_{r+1}) - \min(t_{j+1}, t_{r}) + \min(t_{j}, t_{r}) = t_{j+1} - t_{j} - t_{j+1} + t_{j} = 0.$$

Так как сходимость почти наверное влечет сходимость характеристических функций и так как из-за сходимости в  ${\rm L}^2$  есть сходимость моментов, из

этого следует, что матрица ковариаций вектора U диагональна, что в свою очередь влечет независимость его компонент  $U^1, \ldots, U^m$ ; также предельным переходом получаем явный вид характеристической функции вектора U, что доказывает гауссовость вектора. Теорема доказана.

**Следствие** (построение W на  $[0, \infty)$ ). Для каждого  $j \in \mathbb{N}$  берем  $\xi_1^j, \xi_2^j, \ldots$  независимые одинаково распределенные  $\mathcal{N}(0, 1)$  случайные величины. Определяем

$$W^j(t, \omega) := \sum_{k=1}^{\infty} \xi_k^j(\omega) S_k(t).$$

Дальше склеиваем эти процессы последовательно и непрерывно:

$$W(t) := W^{j}(t) + W(j-1), \ W(0) \equiv 0, \ j \in \mathbb{N}.$$

Тогда W — винеровский процесс.

Доказательство. Доказательство будет дано позднее.

## 7 Лекция от 29.03.17

Свойства винеровского процесса

# 7.1 Недифференцируемость траекторий броуновского движения

**Теорема 7.1** (Винера – Пэли – Зигмунда). С вероятностью 1 траектории винеровского процесса  $W = \{W(t), t \ge 0\}$  не дифференцируемы ни в одной точке  $\mathbb{R}_+ = [0, \infty)$ .

Доказательство. Рассмотрим промежуток  $[k, k+1), k \in \mathbb{Z}_+$ . Допустим, что  $W(\cdot, \omega)$  дифференцируем в точке  $s \in [k, k+1)$ . Тогда существует правая производная  $W(\cdot, \omega)$  в точке s. Из этого следует, что

$$\exists \, l, \, q \in \mathbb{N} : \ \left| W(t, \, \omega) - W(s, \, \omega) \right| \leqslant l(t-s) \, \operatorname{при} \, |t-s| < \frac{1}{q}, \, t > s.$$

Зафиксируем  $k \in \mathbb{Z}_+$  и введем событие

$$A_{l,\,n,\,i} := \left\{ \omega : \left| W\left(k + \frac{j+1}{n},\,\omega\right) - W\left(k + \frac{j}{n},\,\omega\right) \right| \leqslant \frac{7l}{n}, \quad j = i,\,i+1,\,i+2 \right\}.$$

Пусть  $\frac{4}{n}<\frac{1}{q}$ , то есть n>4q. Тогда если  $\omega$  — точка дифференцируемости W в точке s, то  $\exists i=i(s,\,n),$  что

$$\left| W\left(k + \frac{j+1}{n}, \omega\right) - W\left(k + \frac{j}{n}, \omega\right) \right| \le$$

$$\le \left| W(s, \omega) - W\left(k + \frac{j}{n}, \omega\right) \right| + \left| W\left(k + \frac{j+1}{n}, \omega\right) - W(s, \omega) \right| \le$$

$$\le \frac{4l}{n} + \frac{3l}{n} = \frac{7l}{n}, \quad j = i, i+1, i+2,$$

поскольку в разрешенный промежуток длины  $\frac{1}{q}$  точно попадет целиком хотя бы 3 отрезка длины  $\frac{1}{n}$  (i выбирается таким образом, чтобы  $k+\frac{i-1}{n}\leqslant i<<< k+\frac{i}{n}$ ). Таким образом, если  $\omega\in D_k$ , где  $D_k$ —таким  $\omega$ , что  $W(\cdot,\omega)$  дифференцируема в точка  $s\in [k,k+1)$ , то по показанному выше

$$D_k \subset \bigcup_{l=1}^{\infty} \bigcup_{q=1}^{\infty} \bigcap_{n>4q} \bigcup_{i=1}^{n-3} A_{l,n,i}.$$

Покажем, что

$$\mathsf{P}\left(\bigcap_{n>4q}\bigcup_{i=1}^{n-3}A_{l,\,n,\,i}\right)=0\ \forall l,\,q\in\mathbb{N};$$

если мы это сделаем, то тогда автоматически получится, что  $\mathsf{P}(D_k)=0$ , что и доказывает утверждение теоремы. Для начала заметим, что

$$P\left(\bigcap_{n} B_{n}\right) \leqslant \liminf_{n} P\left(B_{n}\right),$$

поскольку пересечение вложено в каждый из отдельно взятых элементов. Поэтому

$$\mathsf{P}\left(\bigcap_{n>4q}\bigcup_{i=1}^{n-3}A_{l,\,n,\,i}\right) \,\leqslant\, \, \liminf_n \mathsf{P}\left(\bigcup_{i=1}^nA_{l,\,n,\,i}\right) \,\leqslant\, \, \liminf_n \sum_{i=1}^n \mathsf{P}\left(A_{l,\,n,\,i}\right).$$

Оценим общий член этой суммы. Так как приращения винеровского процесса независимы и стационарны, то

$$\mathsf{P}\left(A_{l,\,n,\,i}\right) = \left(\mathsf{P}\left(\left|W\left(1/n\right) - W(0)\right| \leqslant \frac{7l}{n}\right)\right)^3 = \left(\mathsf{P}\left(\frac{\left|W(1/n)\right|}{\sqrt{1/n}} \leqslant \frac{7l}{\sqrt{n}}\right)\right)^3.$$

Введем обозначение

$$\xi := \frac{\left| W\left(\frac{1}{n}\right) \right|}{\sqrt{\frac{1}{n}}} \sim \mathcal{N}(0, 1).$$

Тогда воспользуемся тем, что

$$P(|\xi| \leqslant z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-z}^{z} e^{\frac{-u^2}{2}} du \leqslant \frac{2z}{\sqrt{2\pi}} = z\sqrt{\frac{2}{\pi}},$$

и продолжим цепочку неравенств:

$$\left(\mathsf{P}\left(\frac{\left|W(1/n)\right|}{\sqrt{1/n}}\leqslant\frac{7l}{\sqrt{n}}\right)\right)^3\,\leqslant\,\left(\frac{7l}{\sqrt{n}}\,\sqrt{\frac{2}{\pi}}\right)^3.$$

Тогда, возвращаясь к сумме, получаем, что

$$\mathsf{P}\left(\bigcap_{n>4q}\bigcup_{i=1}^{n-3}A_{l,\,n,\,i}\right)\,\leqslant\, \liminf_n n\left(\frac{7l}{\sqrt{n}}\sqrt{\frac{2}{\pi}}\right)^3\,=\,0.$$

Теорема доказана.

Замечание. Это доказательство (точно такое же, но с картинками) можно посмотреть в [1], стр. 76.

Замечание. Из последнего шага доказательства становится ясно, почему нужно было брать именно три отрезка, а не один или два.

### 7.2 Принцип отражения

**Теорема 7.2.** Пусть  $W = \{W_t, t \geqslant 0\}$  — винеровский процесс,  $\tau$  — момент остановки относительно естественной фильтрации процесса W. Введем новый (отраженный) процесс

$$Z(t, \omega) = \begin{cases} W(t, \omega), & t \leq \tau(\omega), \\ 2W(\tau(\omega), \omega) - W(t, \omega), & t > \tau(\omega) \end{cases}$$

для всех  $\omega \in \{\tau < \infty\}$ ; для всех остальных  $\omega$  определим  $Z(t, \omega) \equiv 0$ . Иными словами,

$$Z(t, \omega) = W(t, \omega) \mathbb{I} \left\{ t \leqslant \tau(\omega) \right\} + \left( 2W(\tau(\omega), \omega) - W(t, \omega) \right) \mathbb{I} \left\{ t > \tau(\omega) \right\}.$$

Тогда  $Z = \{Z_t, t \geqslant 0\}$  — винеровский процесс.

Доказатель ство. Введем польское (то есть метрическое полное сепарабельное) пространство  $C_0(\mathbb{R}_+) = \{f: f \in C(\mathbb{R}_+), f(0) = 0\}$  с метрикой

$$\rho(f, g) := \sum_{n=1}^{\infty} 2^{-n} \frac{\sup_{t \in [0, n]} |f(t) - g(t)|}{1 + \sup_{t \in [0, n]} |f(t) - g(t)|}.$$

Введем два вспомогательных процесса  $X=\left\{X(t),\,t\geqslant0\right\}$  и  $Y=\left\{Y(t),\,t\geqslant0\right\}$ :

$$X(t, \omega) := W\left(\min\left(t, \tau(\omega)\right), \omega\right),$$
  
$$Y(t, \omega) := W(t + \tau, \omega) - W(\tau).$$

Смысл этих процессов таков: X — это процесс W, остановленный после момента  $\tau$ ; Y — это процесс W, отсеченный в момент  $\tau$ . Сразу отметим, что Y — винеровский процесс по строго марковскому свойству (теорема 6.2). Введем для всех  $b \in \mathbb{R}_+$ , f,  $g \in C_0(\mathbb{R}_+)$  отображение "склеивания" h функций f и g в точке b:

$$h(b, f(\cdot), g(\cdot))(t) := f(t)\mathbb{I}_{[0,b]}(t) + (f(b) + g(t-b))\mathbb{I}_{(b,\infty)}(t).$$

Сразу отметим, что h — непрерывное отображение. Заметим, что тогда для всех  $\omega \in \{ \tau < \infty \}$ 

$$h(\tau(\omega), X(\cdot, \omega), Y(\cdot, \omega)) = W(\cdot, \omega),$$
  
$$h(\tau(\omega), X(\cdot, \omega), -Y(\cdot, \omega)) = Z(\cdot, \omega).$$

Таким образом, для завершения доказательства теоремы достаточно показать, что

$$h(\tau(\omega), X(\cdot, \omega), Y(\cdot, \omega)) \stackrel{\text{law}}{=} h(\tau(\omega), X(\cdot, \omega), -Y(\cdot, \omega)),$$

для чего достаточно доказать, что элементы  $(\tau, X, Y)$  и  $(\tau, X, -Y)$  имеют одинаковое распределение, в силу непрерывности h. Перейдем к этому. Сначала докажем, что вектор  $(\tau, X)$   $\mathscr{F}_{\tau}$ -измерим. Для этого достаточно доказать, что  $\mathscr{F}_{\tau}$ -измеримы его компоненты.  $\mathscr{F}_{\tau}$ -измеримость  $\tau$  очевидна. Перейдем к доказательству  $\mathscr{F}_{\tau}$ -измеримости X. Для этого построим последовательность сходящихся к X  $\mathscr{F}_{\tau}$ -измеримых случайных элементов  $X_n$ . Введем величины

$$a_n(\omega) := \sum_{k=0}^{\infty} k 2^{-n} \mathbb{I}_{\left[k2^{-n}, (k+1)2^{-n}\right)} \left(\tau(\omega)\right) \nearrow \tau(\omega), \quad n \to \infty, \quad \forall \omega.$$

Построим по ним

$$X_n(\omega) := W\left(\min\left(t, a_n(\omega)\right), \omega\right).$$

Тогда  $X_n \mathscr{F}_{\tau}$ -измеримы и, как следствие,  $X \mathscr{F}_{\tau}$ -измерим. Тогда и весь вектор  $(\tau, X) \mathscr{F}_{\tau}$ -измерим. По строго марковскому свойству Y независим с  $\mathscr{F}_{\tau}$  и, как следствие, с вектором  $(\tau, X)$ . Вследствие этого получаем, что

$$\operatorname{Law}((\tau, X, Y)) = \operatorname{Law}((\tau, X)) \otimes \operatorname{Law}(Y) = \operatorname{Law}((\tau, X)) \otimes \operatorname{Law}(W).$$

Поскольку Y — винеровский процесс, то

$$\operatorname{Law}((\tau, X, -Y)) = \operatorname{Law}((\tau, X)) \otimes \operatorname{Law}(-Y) = \operatorname{Law}((\tau, X)) \otimes \operatorname{Law}(W).$$

Замечание. Доказательство взято из [1], стр. 85.

## 7.3 Теорема Башелье

**Лемма 7.3.** Пусть  $W = \{W(t), t \geqslant 0\}$  — винеровский процесс. Положим

$$\tau_y := \inf \{ t \ge 0 : W(t) = y \}.$$

Тогда  $\forall t, x, y \geqslant 0$ 

$$P(\tau_u \leqslant t, W(t) < y - x) = P(W(t) > y + x).$$

Доказательство. При y=0 теорема верна, поскольку равенство в ее формулировке превращается в равенство Р  $(W(t)\leqslant -x)=$  Р  $(W(t)\leqslant x)$ . Пусть теперь y>0. Согласно обязательной задаче 6.2  $\tau_y$  — момент остановки относительно естественной фильтрации W. Построим отраженный процесс  $Z=\left\{Z(t),\,t\geqslant 0\right\}$  так же, как в теореме 7.2, используя  $\tau_y$  в качестве момента отражения  $\tau$ . Введем

$$\sigma_y := \inf \left\{ t \geqslant 0 : Z(t) = y \right\}.$$

Очевидно, тогда  $au_y \equiv \sigma_y$  для всех  $\omega \in \{ au_y < \infty\}$ . Заметим, что

$$\mathsf{P}\left(\tau_y \leqslant t,\, W \in B\right) \,=\, \mathsf{P}\left(\sup_{s \in [0,\,t]} W(s) \geqslant y,\, W \in B\right) \,=\, \mathsf{P}\left(W \in \widetilde{B} \cap B\right)$$

 $\forall B \in \mathscr{B}\left(\mathrm{C}[0,\infty)\right), \ t \geqslant 0, \ \mathrm{гдe}$ 

$$\widetilde{B} = \left\{ f \in \mathcal{C}[0, \infty) : \sup_{s \in [0, t]} f(s) \geqslant y \right\}.$$

Аналогично получаем, что

$$P(\sigma_y \leqslant t, Z \in B) = P(Z \in \widetilde{B} \cap B) = P(W \in \widetilde{B} \cap B)$$

по теореме 7.2. Таким образом, показали, что случайные элементы  $(\tau_y, W)$  и  $(\sigma_y, Z)$  имеют одинаковые распределения. Из этого следует, что  $\forall x \in \mathbb{R}, t,y \geqslant 0$ 

$$P(\tau_u \leqslant t, W(t) < y - x) = P(\sigma_u \leqslant t, Z(t) < y - x)$$

В силу непрерывности траекторий W имеем  $W\left(\tau_y(\omega),\,\omega\right)=y,\,y\geqslant 0$ . Поэтому для  $t\geqslant \sigma_y(\omega)$  по определению Z получаем, что

$$Z(t, \omega) = 2W(\tau_y(\omega), \omega) - W(t, \omega) = 2y - W(t, \omega).$$

Таким образом, при всех  $y \ge 0$  получаем, что

$$\begin{split} \mathsf{P}\left(\tau_y \leqslant t,\, W(t) < y - x\right) \; &= \; \mathsf{P}\left(\sigma_y \leqslant t,\, Z(t) < y - x\right) \; = \\ &= \; \mathsf{P}\left(\sigma_y \leqslant t,\, W(t) > y + x\right) \; = \; \mathsf{P}\left(\tau_y \leqslant t,\, W(t) > y + x\right). \end{split}$$

Тогда при  $x \ge 0$  получаем, что

$$P\left(\tau_{y} \leqslant t, W(t) < y - x\right) = P\left(\tau_{y} \leqslant t, W(t) > y + x\right) = P\left(W(t) > y + x\right),$$
 что и требовалось доказать.

Замечание. Доказательство взято из [1], стр. 89.

**Теорема 7.4** (Башелье). Пусть  $W = \{W_t, t \geqslant 0\} -$  винеровский процесс. Тогда

$$\mathsf{P}\left(\sup_{s\in[0,\,t]}W_s\geqslant y\right)\,=\,2\,\mathsf{P}\left(W_t\geqslant y\right)\,=\,\mathsf{P}\left(|W_t|\geqslant y\right).$$

Доказательство. Возьмем x = 0 в лемме 7.3. Тогда получим, что

$$\mathsf{P}\left(\tau_y \leqslant t, \, W(t) < y\right) \, = \, \mathsf{P}\left(\sup_{s \in [0, \, t]} W(s) \geqslant y, \, W(t) < y\right) \, = \, \mathsf{P}\left(W(t) > y\right).$$

Поэтому

$$\begin{split} \mathsf{P}\left(\sup_{s \in [0,\,t]} W(s) \geqslant y\right) &= \\ &= \, \mathsf{P}\left(\sup_{s \in [0,\,t]} W(s) \geqslant y,\, W(t) < y\right) + \mathsf{P}\left(\sup_{s \in [0,\,t]} W(s) \geqslant y,\, W(t) \geqslant y\right) = \\ &= \, \mathsf{P}\left(W(t) > y\right) + \mathsf{P}\left(W(t) \geqslant y\right) = 2\, \mathsf{P}\left(W(t) \geqslant y\right), \end{split}$$

что и требовалось доказать.

Замечание. Доказательство взято из [1], стр. 90.

# Список литературы

- [1] Булинский А.В., Ширяев А.Н. Теория случайных процессов. М.:  $\Phi$ ИЗ-МАТЛИТ, 2005
- [2] Феллер В. Введение в теорию вероятностей и ее приложения.
- [3] Ширяев А. Н. Вероятность. [4] Шашкин А. П. Слабая сходимость вероятностных мер. МГУ, 2013