# Содержание

1	Лeı	кция от 08.02.17. Случайные блуждания	2
	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-		
	становления		8
	2.1	Модель Гальтона-Ватсона	8
	2.2	Процессы восстановления	11
3	Лекция от 22.02.17. Пуассоновские процессы		12
	3.1	Процессы восстановления (продолжение)	12
	3.2	Сопоставление исходного процесса восстановления со вспомо-	
		гательным	13
	3.3	Элементарная теорема восстановления	14
	3.4	Пуассоновский процесс как процесс восстановления	16
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	24
	4.4	Маркирование пуассоновских процессов	25
C	писо	к литературы	27
п	рель	иетный указатель	28

## 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,  $f: V \to S$  — отображение. f называется  $\mathscr{A}|\mathscr{B}$ -измеримым, если  $\forall B \in \mathscr{B}$   $f^{-1}(B) \in \mathscr{A}$ . Обозначение:  $f \in \mathscr{A}|\mathscr{B}$ .

**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  $(S_t, \mathscr{B}_t)_{t \in T}$ — 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,  $(S_t, \mathcal{B}_t)$  — 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. 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

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

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

$$R(S) = \{x \in \mathbb{R}^d :$$
блуждание возвратно в окрестности точки  $x\}$ .

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

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

**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  $R(S) = \varnothing$ .

Замечание. Подробнее см. [1], стр. 65.

# 2 Лекция от 15.02.17

### Ветвящиеся процессы и процессы восстановления

### 2.1 Модель Гальтона-Ватсона

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

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

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  $A=\{\omega\colon\exists\, n=n(\omega),\ Z_n(\omega)=0\}-coбытие$  вырожедения популяции. 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,

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

**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

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

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

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

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

Заметим, что

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

Тогда при s=0 имеем, что

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

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  $p = \psi_{\xi}(p), p \in [0, 1].$ 

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

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

 $\epsilon \partial e \ \psi = \psi_{\xi}$ 

Доказатель ство. Пусть  $p_0 := \mathsf{P}(\xi = 0) = 0$ . 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. (а) Пусть  $\mu = \mathsf{E}\xi \leqslant 1$ . Покажем, что в таком случае у уравнения (1) будет единственный корень, равный 1.

$$\psi'_{\xi}(z) = \sum_{k=1}^{\infty} k z^{k-1} \, \mathsf{P}(\xi = k) \ \Rightarrow \ \psi'_{\xi}(z) > 0$$
 при  $z > 0,$ 

если только  $\xi$  не тождественно равна нулю (в противном случае утверждение теоремы выполнено). Заметим также, что  $\psi'_{\xi}(z)$  возрастает на z>0. Воспользуемся формулой Лагранжа:

$$1 - \psi_{\xi}(z) = \psi_{\xi}(1) - \psi_{\xi}(z) = \psi'_{\xi}(\theta)(1 - z) < \psi'_{\xi}(1)(1 - z) \leqslant 1 - z,$$

где  $z\in(0,1)$ , в силу монотонности  $\psi'_{\xi}(z)$ . Следовательно, если z<1, то

$$1 - \psi_{\xi}(z) < 1 - z,$$

то есть z=1— это единственный корень уравнения (1). Значит, P(A)=1.

(b) Пусть  $\mu = \mathsf{E}\xi > 1$ . Покажем, что в таком случае у уравнения (1) есть два корня, один из которых строго меньше единицы.

$$\psi_{\xi}''(z) = \sum_{k=2}^{\infty} k(k-1)z^{k-2} P(\xi = k),$$

следовательно,  $\psi_\xi''(z)$  монотонно возрастает и больше нуля при z>0. Из этого следует, что  $1-\psi_\xi'(z)$  строго убывает, причем

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

Рассмотрим теперь  $z-\psi_{\xi}(z)$  при z=0. Поскольку  $1-\psi_{\xi}(1)=0$ , производная этой функции монотонно убывает, а  $0-\psi_{\xi}(0)=-\mathsf{P}(\xi=0)<0$ , то график функции  $z-\psi_{\xi}(z)$  пересечет ось абсцисс в двух точках, одна из которых будет лежать в интервале (0,1). Так как вероятность вырождения  $\mathsf{P}(A)$  равна наименьшему корню уравнения (1), то  $\mathsf{P}(A)<1$ , что и требовалось доказать.

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

$$Z(0) := 0$$

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

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

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

Иными словами,

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

Так определенный процесс Z(t) называется npoцессом восстановления.

Замечание. Полезно заметить, что

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

Г

Определение 2.4. Рассмотрим вспомогательный процесс восстановления  $\{Z^{\star}(t), t \geq 0\}$ , 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  $Z(t) = \left \lceil \frac{t}{c} \right \rceil$ .

#### Лемма 2.4.

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

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

**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.

**Лемма 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.  $\Pi y cm v \ t > \alpha$ .  $Tor \partial a$ 

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

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

Доказательство. По лемме 2.5

$$\mathsf{E}Z^*(t) = \mathsf{E}(j + U_0 + \ldots + U_j) = j + (j+1)\mathsf{E}U,$$

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.

 $\mathit{Замечаниe}.$  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

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

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

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

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

 $\epsilon \partial e \stackrel{1}{=} := \infty, \stackrel{1}{=} := 0.$ 

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,

$$\frac{t}{Z(t)} \xrightarrow{\text{\tiny II.H.}} \mu, \ t \to \infty.$$

Таким образом,

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

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  $g(t) := t^2, \; \xi_t := \frac{Z(t)}{t}, \; t > 0.$  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

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

**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  $\forall k \in \mathbb{N}, \ \forall n \in \mathbb{Z}_+, \ \forall u_1, \dots, u_k \geqslant 0$ 

$$\begin{split} \mathsf{P}\left(N(t) = n, \ X_1^t \geqslant u, \dots, \ X_k^t \geqslant u_k\right) = \\ &= \mathsf{P}\left(N(t) = n\right) \mathsf{P}(X_1^t \geqslant u_1) \dots \mathsf{P}(X_k^t \geqslant u_k). \end{split}$$

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

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

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  $k\geqslant 2$ :

$$\begin{split} &\mathsf{P}\left(N(t) = n, \; X_1^t \geqslant u, \dots, \; X_k^t \geqslant u_k\right) = \\ &= \mathsf{P}\left(\underbrace{S_n \leqslant t, \; S_{n+1} > t, \; S_{n+1} - t \geqslant u_1}_{\text{зависят от } X_1, \dots, X_{n+1}}, \underbrace{X_{n+2} \geqslant u_2, \dots, \; X_{n+k} \geqslant u_k}_{\text{зависят от } X_{n+2}, \dots}\right) = \\ &= \mathsf{P}\left(N(t) = n\right)\underbrace{\mathsf{P}\left(X_1 \geqslant u_1\right)}_{=e^{-\lambda u_1}} e^{-\lambda u_2} \dots e^{-\lambda u_k} = \mathsf{P}\left(N(t) = n\right) e^{-\lambda u_1} \dots e^{-\lambda u_k} \end{split}$$

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 процес-

**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.

Доказательство. Доказательство будем проводить по индукции по n. Введем процесс

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

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

$$N^t(s) \in \sigma \left\{ X_1^t, X_2^t, \ldots \right\},\,$$

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  $(S, \mathcal{B})$  — 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,

$$N(B) \sim \text{Poiss}(\mu(B)), B \in \mathcal{B};$$

во-вторых,

$$\forall n \in \mathbb{N}$$
 и  $\forall B_1, \ldots, B_n \in \mathscr{B}$  таких, что  $B_i B_j = \emptyset$  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  $\xi\sim {\rm Poiss}({\bf a}),$  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  $(S,\mathscr{B})$  — 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

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

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,  $\xi_k \sim \operatorname{Poiss}(\lambda k), \ k \in \mathbb{N}$ . 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

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

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

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  $r_j$  со свойством

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

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  $(S, \mathcal{B})$  — 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):

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

где

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

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

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

### 4.3 Функционал Лапласа точечного процесса

**Определение 4.5.** Процесс  $\{X(B), B \in \mathcal{B}\}$  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,\mathscr{B}),\$ а также

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

Пусть

$$V_0 := 0, \ V_1 := Y_1, \ V_k := \sum_{j=1}^k Y_j.$$

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

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

где  $e^{-\infty} := 0$ .

**Теорема 4.4.**  $N = \{N(B), B \in \mathcal{B}\}$  является пространственным пуассоновским процессом с  $\sigma$ -конечной мерой интенсивности  $\mu \Leftrightarrow$ 

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

## 4.4 Маркирование пуассоновских процессов

Замечание. На момент набора этой части лекции я до конца не осознаю (совсем не осознаю), что было сказано на лекции и что на лекции подразумевалось лектором. Написанное здесь будет подвержено пересмотру (пишите мне, если знаете, как написать лучше!).

**Определение 4.8.** Рассмотрим  $T, T_1, T_2, \ldots$  независимые одинаково распределенные неотрицательные случайные величины. Пусть T независима с  $S_n$ . Процесс, заданный элементами

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

является пространственным пуассоновским процессом с мерой

$$\lambda \nu \otimes Q$$
,

где  $\nu$  — мера на  $B(\mathbb{R}_+)$ , Q — 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 в момент t. Тогда

$$Y_{t} = \# \left\{ n : S_{n} \leqslant t < S_{n} + T_{n} \right\} = \# \left\{ n : \left( S_{n}, T_{n} \right) \in B_{t} \right\} =$$

$$= \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{I}_{B_{t}}(S_{n}, T_{n}) \sim \operatorname{Poiss}\left( \left( \lambda \nu \otimes \mathsf{Q} \right) \left( B_{t} \right) \right),$$

где подмножество плоскости  $B_t$  задается неравенствами

$$x \leqslant t;$$
$$x + y > t,$$

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

$$(\lambda \nu \otimes \mathsf{Q})(B_t) = \int\limits_0^t \lambda y \, \mathsf{Q}(dy) + \int\limits_t^\infty \lambda t \, \mathsf{Q}(dy) = \lambda \int\limits_0^\infty \min(t,y) \, \mathsf{Q}(dy).$$

Итак,

$$Y_t \sim \text{Poiss}\left(\lambda \int\limits_0^\infty \min(t,y) \, \mathsf{Q}(dy)\right) \ \ \forall t>0.$$

Если  $\mathsf{E} T < \infty$ , то

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

# Список литературы

- [1] Булинский А.В., Ширяев А.Н. Теория случайных процессов. М.: ФИЗ-МАТЛИТ, 2005
- [2] Феллер В. Введение в теорию вероятностей и ее приложения.

# Предметный указатель

Измеримое случайного элемента, 2 отображение, 2 Случайный пространство, 2 элемент, 2 Множество процесс, 2 достижимости, 7 Случайное блуждание, 3 возвратности, 7 простое, 3 Модель Гальтона-Ватсона, 8 возвратное, 3 Процесс восстановления, 11 Теорема Производящая функция, 8Чжуна-Фукса, 7 Ломницкого-Улама, 2 Распределение геометрическое, 12 Вырождение, 8