

# Случайные процессы. ДЗ 6-8.

ПРОХОРОВ ЮРИЙ, 776

## Задача 6.1

Пешеход хочет перейти дорогу в неположенном месте. При отсутствии машин он переходит дорогу за  $a$  секунд. Поток машин образует пуассоновский процесс с интенсивностью  $\lambda$ . Пешеход ждет, пока зазор между машинами будет больше  $a$  секунд и потом переходит дорогу. Найти среднее время, которое пешеход будет ждать до перехода дороги (включая сам переход), т.е. найти  $\mathbb{E}T_a$ , где

$$T_a = \min\{t \mid K(t-a) = K(t)\}$$

**Решение:**

Пусть  $K(t) \sim \text{ПП}(\lambda)$  — процесс, соответствующий машинам. Пусть  $\xi \sim \text{Exp}(\lambda)$  — время приезда первой машины. Тогда

$$\begin{aligned}\mathbb{E}T_a &= \left/ \begin{array}{c} \text{формула полного} \\ \text{матожидания} \end{array} \right/ = \int_0^{+\infty} \mathbb{E}[T_a \mid \xi_1 = x] f_\xi(x) dx = \left/ K(t+x) - \underbrace{K(x)}_1 \stackrel{d}{=} K(t) \right/ \\ &= \int_0^a (x + \mathbb{E}T_a) \lambda e^{-\lambda x} dx + \int_a^{+\infty} a \lambda e^{-\lambda x} dx = \frac{1 - e^{-a\lambda}(a\lambda + 1)}{\lambda} + \mathbb{E}T_a(1 - e^{-a\lambda}) + a e^{-a\lambda} = \\ &= \mathbb{E}T_a - e^{-a\lambda} \mathbb{E}T_a + \frac{1 - e^{-a\lambda}}{\lambda}\end{aligned}$$

Отсюда получаем

$$\mathbb{E}T_a = \frac{e^{a\lambda} - 1}{\lambda}$$

## Задача 6.2

Пусть  $X(t)$ ,  $t \geq 0$  — такой гауссовский процесс, что

$$\begin{aligned}m_X(t) &\equiv m = \text{const}, & t &\geq 0 \\ R_X(t, s) &= \frac{1}{1 + (t-s)^2}, & t, s &\geq 0\end{aligned}$$

(a) Найти с.к.-производную  $X'(t)$ .

(b) Найти распределение случайного вектора  $\begin{bmatrix} X(0) \\ X'(0) \end{bmatrix}$ .

**Решение:**

(a) Ковариационная функция  $X(t)$ :

$$K_X(t, s) = R_X(t, s) + m_X(t)m_X(s) = \frac{1}{1 + (t-s)^2} + m^2$$

является дважды непрерывно дифференцируемой, значит, по критерию с.к.-дифференцируемости, процесс  $X(t)$  дифференцируем в среднем квадратичном.

Покажем, что  $X'(t)$  — тоже гауссовский процесс. Для этого покажем, что любой его конечномерное распределение является нормальным. Для простоты покажем это только для случая  $n = 2$ . Рассмотрим

$$\eta(\varepsilon) = \begin{bmatrix} \frac{X(t_1+\varepsilon)-X(t_1)}{\varepsilon} \\ \frac{X(t_2+\varepsilon)-X(t_2)}{\varepsilon} \end{bmatrix}, \quad \eta = \begin{bmatrix} X'(t_1) \\ X'(t_2) \end{bmatrix}, \quad \eta(\varepsilon) \xrightarrow{L_2} \eta$$

Требуется показать, что  $\eta$  — нормальный случайный вектор. Мы знаем, что  $\eta(\varepsilon)$  — нормальный как линейное преобразование нормального случайного вектора  $\xi$  (конечномерного сечения гауссовского процесса):

$$\eta(\varepsilon) = A\xi, \quad A = \begin{bmatrix} -\frac{1}{\varepsilon} & \frac{1}{\varepsilon} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -\frac{1}{\varepsilon} & \frac{1}{\varepsilon} \end{bmatrix}, \quad \xi = \begin{bmatrix} X(t_1) \\ X(t_1 + \varepsilon) \\ X(t_2) \\ X(t_2 + \varepsilon) \end{bmatrix} \sim \mathcal{N}(\mu, R)$$

$$\mu = \begin{bmatrix} m \\ m \\ m \\ m \end{bmatrix}, \quad R = \begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{1+\varepsilon^2} & R_X(t_1, t_2) & R_X(t_1, t_2 + \varepsilon) \\ \frac{1}{1+\varepsilon^2} & 1 & R_X(t_1 + \varepsilon, t_2) & R_X(t_1 + \varepsilon, t_2 + \varepsilon) \\ R_X(t_1, t_2) & R_X(t_1 + \varepsilon, t_2) & \frac{1}{1+\varepsilon^2} & \frac{1}{1+\varepsilon^2} \\ R_X(t_1, t_2 + \varepsilon) & R_X(t_1 + \varepsilon, t_2 + \varepsilon) & \frac{1}{1+\varepsilon^2} & 1 \end{bmatrix}$$

Тогда распределение  $\eta(\varepsilon)$  имеет вид  $\eta(\varepsilon) \sim \mathcal{N}(A\mu, ARA^T) = \mathcal{N}(0, \tilde{R}(\varepsilon))$ , где

$$\tilde{R}(\varepsilon) = ARA^T = \begin{bmatrix} \frac{2}{1+\varepsilon^2} & \frac{1}{\varepsilon} \left( \frac{R_X(t_1 + \varepsilon, t_2 + \varepsilon) - R_X(t_1 + \varepsilon, t_2)}{\varepsilon} - \frac{R_X(t_1, t_2 + \varepsilon) - R_X(t_1, t_2)}{\varepsilon} \right) \\ \text{симметрично...} & \frac{2}{1+\varepsilon^2} \end{bmatrix}$$

Так как  $\eta(\varepsilon) \xrightarrow{L_2} \eta$ , то  $\eta(\varepsilon) \xrightarrow{d} \eta$ , что эквивалентно поточечной сходимости характеристической функции. Найдём характеристическую функцию  $\eta$  как поточечный предел  $\varphi_{\eta(\varepsilon)}(s)$  при  $\varepsilon \rightarrow 0$ :

$$\varphi_{\eta(\varepsilon)}(s) = \exp\left(-\frac{1}{2}s^T \tilde{R}(\varepsilon)s\right) \xrightarrow{\varepsilon \rightarrow 0} \exp\left(-\frac{1}{2}s^T \tilde{R}s\right), \forall s \in \mathbb{R}^2,$$

$$\tilde{R}(\varepsilon) \xrightarrow{\varepsilon \rightarrow 0} \tilde{R} = \begin{bmatrix} 2 & \frac{\partial^2 R_X(t_1, t_2)}{\partial t_1 \partial t_2} \\ \frac{\partial^2 R_X(t_1, t_2)}{\partial t_1 \partial t_2} & 2 \end{bmatrix}$$

Значит,  $\eta$  имеет нормальное распределение с нулевым средним и корреляционной матрицей  $\tilde{R}$ .

Итак,  $X'(t)$  — гауссовский процесс с параметрами

$$m_{X'}(t) = \frac{d}{dt}m_X(t) = 0, \quad R_{X'}(t, s) = \frac{\partial^2 R_X(t, s)}{\partial t \partial s} = \frac{2 - 6(t-s)^2}{(1 + (t-s)^2)^3}$$

(b) Аналогично, обозначим

$$\eta(\varepsilon) = \begin{bmatrix} X(0) \\ \frac{X(\varepsilon) - X(0)}{\varepsilon} \end{bmatrix}, \quad \eta = \begin{bmatrix} X(0) \\ X'(0) \end{bmatrix}, \quad \eta(\varepsilon) \xrightarrow{L_2} \eta$$

Заметим, что  $\eta(\varepsilon)$  — линейное преобразование нормального вектора:

$$\eta(\varepsilon) = A\xi, \quad A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -\frac{1}{\varepsilon} & \frac{1}{\varepsilon} \end{bmatrix}, \quad \xi = \begin{bmatrix} X(0) \\ X(\varepsilon) \end{bmatrix} \sim \mathcal{N}\left(\begin{bmatrix} m \\ m \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{1+\varepsilon^2} \\ \frac{1}{1+\varepsilon^2} & 1 \end{bmatrix}\right)$$

Тогда  $\eta(\varepsilon)$  — нормальный вектор, параметры которого после вычислений получаются равными

$$\eta(\varepsilon) \sim \mathcal{N}\left(\begin{bmatrix} m \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & -\frac{\varepsilon}{1+\varepsilon^2} \\ -\frac{\varepsilon}{1+\varepsilon^2} & \frac{2}{1+\varepsilon^2} \end{bmatrix}\right)$$

Так как  $\eta(\varepsilon) \xrightarrow{L_2} \eta$ , то  $\eta(\varepsilon) \xrightarrow{d} \eta$ , что эквивалентно поточечной сходимости характеристической функции. Легко видеть, что ковариационная матрица  $\eta(\varepsilon)$  сходится к матрице  $\text{diag}(1, 2)$  при  $\varepsilon \rightarrow 0$ , поэтому характеристическая функция  $\varphi_{\eta(\varepsilon)}(s)$  будет поточечно сходиться к характеристической функции нормального распределения  $\varphi_\eta(s)$ .

Итак,

$$\eta = \begin{bmatrix} X(0) \\ X'(0) \end{bmatrix} \sim \mathcal{N}\left(\begin{bmatrix} m \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}\right)$$

### Задача 6.3

Пусть процесс  $X(t)$ ,  $t \geq 0$  дифференцируем и интегрируем в среднем квадратичном,  $m_X(t)$  — его матожидание, а  $R_X(t, s)$  — его корреляционная функция. Вычислить взаимную корреляцию процессов  $\xi(t)$  и  $\eta(t)$ , где

$$\xi(t) = \int_0^t X(s)ds, \quad \eta(t) = X'(t)$$

**Решение:**

Несложно показать, используя непрерывность матожидания и скалярного произведения в  $L_2$  относительно с.к.-сходимости, что

$$m_\xi(t) = \int_0^t m_X(s)ds, \quad m_\eta(t) = \frac{d}{dt}m_X(t)$$

Тогда взаимная корреляция

$$\begin{aligned} R_{\xi, \eta}(t, s) &= \mathbb{E} \dot{\xi}(t) \dot{\eta}(s) = \mathbb{E} \xi(t) \eta(s) - \mathbb{E} \xi(t) \cdot \mathbb{E} \eta(s) = \mathbb{E} \xi(t) \eta(s) - m_\xi(t) m_\eta(s) = \\ &= \mathbb{E} \left[ \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{X(t+\varepsilon) - X(t)}{\varepsilon} \cdot \lim_{\substack{0 < \tau_0 < \tau_1 < \dots < t_n = s \\ \max |\Delta \tau_i| \rightarrow 0 \\ \tau'_i \in [\tau_i, \tau_{i+1})}} \sum_{i=1}^n X(\tau'_i) \Delta \tau_i \right] - m_\xi(t) m_\eta(s) = \\ &= \lim_{\text{все 4 условия}} \mathbb{E} \left[ \frac{X(t+\varepsilon) - X(t)}{\varepsilon} \cdot \sum_{i=1}^n X(\tau'_i) \Delta \tau_i \right] = \\ &= \lim_{\text{3 условия}} \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \sum_{i=1}^n \frac{\mathbb{E} X(t+\varepsilon) X(\tau'_i) - \mathbb{E} X(t) X(\tau'_i)}{\varepsilon} = \lim_{\text{3 условия}} \sum_{i=1}^n \frac{\partial R_X(t, \tau'_i)}{\partial t} = \\ &= \int_0^s \frac{\partial R_X(t, \tau)}{\partial t} d\tau \end{aligned}$$

### Задача 7.1

Пусть  $\varphi_i(t)$ ,  $i = \overline{1, n}$  — любые неслучайные действительные функции,  $a_i > 0$ ,  $i = \overline{1, n}$ . Может ли функция

$$R(t_1, t_2) = \sum_{i=1}^n a_i \varphi_i(t_1) \varphi_i(t_2)$$

быть корреляционной функцией некоторого случайного процесса?

**Решение:** (двумя способами)

(а) Покажем, что  $R(t_1, t_2)$  неотрицательно определена. Класс неотрицательно определенных функций двух переменных совпадает с классом корреляционных функций процессов второго порядка. Тогда получим, что  $R(t_1, t_2)$  является корреляционной функцией некоторого случайного процесса второго порядка.

Покажем это для случая  $n = 1$ ,  $a_1 = 1$ . Отсюда будет сразу же следовать общий случай. Итак, исследуем

$$R(t_1, t_2) = \varphi(t_1) \varphi(t_2)$$

на неотрицательную определенность. Для любых  $n \in \mathbb{N}$ , любых  $t_1, \dots, t_n$  и любых  $z_1, \dots, z_n \in \mathbb{C}$ :

$$\sum_{i,j=1}^n z_i \overline{z_j} \varphi(t_i) \varphi(t_j) = \begin{bmatrix} \varphi(t_1) & \dots & \varphi(t_n) \end{bmatrix} \underbrace{\begin{bmatrix} z_1 \overline{z_1} & \dots & z_1 \overline{z_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \overline{z_1} z_n & \dots & \overline{z_n} z_n \end{bmatrix}}_Z \begin{bmatrix} \varphi(t_1) \\ \vdots \\ \varphi(t_n) \end{bmatrix}$$

Достаточно показать, что матрица  $Z$  является неотрицательно определенной.

Заметим, что

$$Z = zz^*, \quad z = \begin{bmatrix} z_1 \\ \vdots \\ z_n \end{bmatrix}, \quad z^* = [\bar{z}_1 \quad \cdots \quad \bar{z}_n]$$

Тогда для любого вектора  $t \in \mathbb{C}^n$ :

$$t^* Z t = t^* z z^* t = (z^* t)^* (z^* t) = |z^* t|^2 \geq 0,$$

что и означает неотрицательную определенность матрицы  $Z$ .

(b) Рассмотрим независимые случайные величины  $\xi_i \sim \mathcal{N}(0, a_i)$  и построим случайный процесс

$$X(t) = \sum_{i=1}^n \xi_i \varphi_i(t)$$

Найдем его корреляционную функцию.

$$\begin{aligned} R_X(t_1, t_2) &= \mathbb{E}X(t_1)X(t_2) - \mathbb{E}X(t_1)\mathbb{E}X(t_2) = \mathbb{E}X(t_1)X(t_2) = \\ &= \mathbb{E} \left[ \sum_{i=1}^n \xi_i \varphi_i(t_1) \cdot \sum_{j=1}^n \xi_j \varphi_j(t_2) \right] = \sum_{i,j=1}^n \varphi_i(t_1) \varphi_j(t_2) \mathbb{E}[\xi_i \xi_j] = \\ &= \sum_{i=1}^n a_i \varphi_i(t_1) \varphi_i(t_2) = R(t_1, t_2) \end{aligned}$$

### Задача 7.2

Пусть  $X(t)$  — с.к.-дифференцируемый случайный процесс. Вычислить  $\mathbb{E}X(t)X'(t)$ .

**Решение:**

Используем непрерывность матожидания и скалярного произведения относительно сходимости в  $L_2$ .

$$\begin{aligned} \mathbb{E}X(t)X'(t) &= \mathbb{E} \left[ X(t) \cdot \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{X(t+\varepsilon) - X(t)}{\varepsilon} \right] = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \mathbb{E} \left[ \frac{X(t)X(t+\varepsilon) - X(t)X(t)}{\varepsilon} \right] = \\ &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{K_X(t+\varepsilon, t) - K_X(t, t)}{\varepsilon} = \frac{\partial K_X}{\partial t_1}(t, t), \end{aligned}$$

где  $K_X(t_1, t_2)$  — ковариационная функция процесса  $X(t)$ .

В частности, если  $X(t)$  — стационарный процесс, то  $K_X$  и  $R_X$  отличаются на константу, поэтому

$$\mathbb{E}X(t)X'(t) = \frac{\partial K_X}{\partial t_1}(t, t) = \frac{\partial R_X}{\partial t_1}(t, t) = R'_X(0) = 0$$

Последнее равенство следует из того, что  $R_X(t) \leq R_X(0)$  для любого  $t \in \mathbb{R}$ .

### Задача 7.3 (теорема Кампбелла)

Рассматриваются флуктуации электрического тока, возникающие из-за случайных времен попадания электронов. Пусть поток электронов образует пуассоновский процесс с интенсивностью  $\lambda$  (который начался бесконечно давно), и каждый попавший электрон возбуждает ток, сила которого через  $x$  единиц времени равна  $I(x)$ . Тогда сила тока в момент времени  $t$  описывается случайным процессом

$$X(t) = \sum_{k=1}^{\infty} I(t - T_k),$$

где  $T_k < t$  — времена попадания электронов на анод (то есть  $T_k - T_{k-1} \sim \text{Exp}(\lambda)$ ).

Качественно доказать, что

$$\mathbb{E}X(t) = \lambda \int_0^{+\infty} I(x)dx, \quad \mathbb{V}X(t) = \lambda \int_0^{+\infty} I^2(x)dx$$

**Решение:**

Электроны, создающие ток в момент  $t$ , могли прийти в любое время из интервала  $(-\infty, t]$ . Рассмотрим приближение этого тока, создаваемое электронами из конечного интервала.

Рассмотрим  $n$  подинтервалов длины  $h = \frac{1}{\sqrt{n}}$ , вместе они образуют наш конечный приближающий интервал  $(t - \sqrt{n}, t]$ . Пусть  $n$  достаточно большое и  $h \gg \frac{1}{\lambda}$  — характерное время между двумя электронами. Тогда в подинтервал времени длины  $h$  будет с вероятностью, близкой к единице, приходить либо 0 электронов, либо 1 электрон, причем

$$\mathbb{P}\{1 \text{ электрон}\} = \int_0^h \lambda e^{-\lambda t} dt = 1 - e^{-\lambda h} \approx \lambda h$$

Тогда приближенный вклад  $k$ -го подинтервала из  $n$  штук — это случайная величина

$$\xi_{k,n} = \begin{cases} 0 & , \text{ с вероятностью } 1 - \frac{\lambda}{\sqrt{n}}, \\ I(t - t_k) & , \text{ с вероятностью } \frac{\lambda}{\sqrt{n}}, \end{cases} \quad k = \overline{1, n}$$

где  $t_k = t - \frac{k}{\sqrt{n}}$  — одна из границ этих подинтервалов. Кроме того,  $\xi_{k,n}$  независимы в совокупности при фиксированном  $n$ .

Обозначим  $S_n = \sum_{k=1}^n \xi_{k,n}$  — приближение  $X(t)$ . Покажем, что  $S_n \xrightarrow{d} X(t)$ . Для этого рассмотрим характеристическую функцию  $S_n$ :

$$\begin{aligned} \varphi_{S_n}(s) &= \prod_{k=1}^n \varphi_{k,n}(s) = \exp \left( \sum_{k=1}^n \ln \varphi_{k,n}(s) \right) = \exp \left( \sum_{k=1}^n \ln \left[ 1 - \frac{\lambda}{\sqrt{n}} + e^{isI(t-t_k)} \frac{\lambda}{\sqrt{n}} \right] \right) = \\ &= \exp \left( \sum_{k=1}^n \ln \left[ 1 + \underbrace{\frac{\lambda}{\sqrt{n}} \left( e^{isI(\frac{k}{\sqrt{n}})} - 1 \right)}_{\rightarrow 0 \text{ при } n \rightarrow \infty} \right] \right) = \exp \left( \sum_{k=1}^n \frac{\lambda}{\sqrt{n}} \left( e^{isI(\frac{k}{\sqrt{n}})} - 1 \right) + o \left( \frac{1}{\sqrt{n}} \right) \right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \\ &\xrightarrow{n \rightarrow \infty} \exp \left\{ \lambda \int_0^{+\infty} (e^{isI(x)} - 1) dx \right\} = \varphi(s) \end{aligned}$$

Осталось показать, что  $\varphi(s)$  является характеристической функцией  $X(t)$ . Сделаем этого только для частного случая, когда  $I(x)$  — простая финитная функция:

$$I(x) = I_j, \quad x \in A_j, \quad j = \overline{1, m}$$

Пусть случайные величины  $N_j$  — числа электронов, прилетевших в моменты  $\tau$  такие, что  $t - \tau \in A_j$ . Тогда  $N_j \sim \text{Pois}(\lambda|A_j|)$ , согласно свойству пуассоновского процесса, где  $|A_j|$  — мера множества  $A_j$ . Кроме того, все  $N_j$  независимы в совокупности. Тогда

$$\begin{aligned} \varphi_X(s) &= \mathbb{E} \left[ e^{is \sum_{j=1}^m I_j N_j} \right] = \mathbb{E} \left[ \prod_{j=1}^m e^{is I_j N_j} \right] = \prod_{j=1}^m \mathbb{E} [e^{is I_j N_j}] = \prod_{j=1}^m \varphi_{N_j}(s I_j) = \\ &= \prod_{j=1}^m \exp(\lambda |A_j| (e^{is I_j} - 1)) = \exp \left( \lambda \sum_{j=1}^m (e^{is I_j} - 1) \cdot |A_j| \right) = \\ &= \exp \left( \lambda \int_0^{+\infty} (e^{is I(x)} - 1) dx \right) = \varphi(s) \end{aligned}$$

На самом деле, приближение  $X(t)$  последовательностью было не нужно, но это позволяет более качественно понять доказываемый результат.

Оказывается, что такой результат верен и для более сложных функций  $I(x)$ , для которых интеграл в  $\varphi(x)$  сходится (без доказательства).

Тогда матожидание и дисперсию  $X(t)$  легко найти дифференцированием характеристической функции:

$$\mathbb{E}X(t) = -i \varphi'(0) = \lambda \int_0^{+\infty} I(x) dx$$

$$\mathbb{V}X(t) = \mathbb{E}X^2(t) - (\mathbb{E}X(t))^2 = \lambda \int_0^{+\infty} I^2(x) dx$$

### Задача 7.4

(a) Может ли функция

$$R(\tau) = \begin{cases} A, & |\tau| < a \\ 0, & |\tau| \geq a \end{cases}$$

быть корреляционной функцией некоторого стационарного процесса?

(b) Изменится ли ответ, если  $R(\tau)$  сгладить?

**Решение:**

(a) Допустим, что может. Тогда из непрерывности  $R(\tau)$  в  $\tau = 0$  следует ее непрерывность всюду, что в нашем случае неверно. Противоречие.

(b) Допустим, что может, и пусть  $X(t)$  — соответствующий процесс.  $R_X(\tau)$  непрерывна, а матожидание  $X(t)$  постоянно, поэтому  $X(t)$  с.к.-непрерывен.

По теореме Бохнера-Хинчина о спектральном представлении,  $R_X(\tau)$  представима в виде

$$R(\tau) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{i\nu\tau} dS(\nu), \quad S(\nu) = \mathbb{E}|\xi|^2 \cdot \mathbb{P}\{\Omega < \nu\}$$

для некоторых случайных величин  $\xi$  и  $\Omega$ .

Кроме того,  $R_X(\tau)$  абсолютно интегрируема, так как финитна, поэтому, по теореме о существовании спектральной плотности (или существовании интеграла Фурье), существует спектральная плотность  $\rho(\nu) \geq 0$ , где

$$R_X(\tau) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{i\nu\tau} \rho(\nu) d\nu, \quad \rho(\nu) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-it\nu} R_X(t) dt$$

В нашем случае сглаживание несильно меняет интеграл, поэтому

$$\rho(\nu) \approx \frac{1}{2\pi} \int_{-a}^a e^{-it\nu} A dt = \frac{A}{\pi} \int_0^a \cos(\nu t) dt = \frac{A \sin(a\nu)}{\pi\nu}$$

Спектральная плотность всегда является неотрицательной функцией, а получившаяся функция — знакопеременная. Противоречие.

## Задача 8.1

Исследовать процесс

$$X(k) = \begin{cases} \xi_1, & k \text{ чётно} \\ \xi_2, & k \text{ нечётно} \end{cases}, \quad k \in \mathbb{N},$$

где случайные величины  $\xi_1 = \begin{cases} +1, & \text{с вер. } 1/2 \\ -1, & \text{с вер. } 1/2 \end{cases}$  и  $\xi_2 \sim \mathcal{N}(0, 1)$  независимы на стационарность

- (а) в широком смысле;
- (б) в узком смысле.

**Решение:**

(а) Матожидание постоянно:

$$\mathbb{E}X(2m) = \mathbb{E}\xi_1 = 0, \quad \mathbb{E}X(2m-1) = \mathbb{E}\xi_2 = 0 \quad \implies \quad \mathbb{E}X(t) \equiv 0$$

Корреляционная функция не зависит даже от разницы  $k_2 - k_1$ :

$$R_X(2m, 2n) = \mathbb{E}\xi_1^2 = 1, \quad R_X(2m-1, 2n-1) = \mathbb{E}\xi_2^2 = 1$$

$$R_X(2m-1, 2n) = R_X(2m, 2n-1) = \mathbb{E}\xi_1\mathbb{E}\xi_2 = 0$$

Поэтому  $X(t)$  **стационарен в широком смысле**.

(б)  $X(t)$  **не стационарен в узком смысле**, потому что его одномерное сечение зависит от времени:

$$X(0) = \xi_1 \stackrel{d}{\neq} \xi_2 = X(1)$$

## Задача 8.2

Наблюдается только одна длинная реализация сложного пуассоновского процесса

$$Q(t) = \sum_{i=1}^{K(t)} V_i, \quad K(t) \sim \text{ПП}(\lambda), \quad V_i \sim \mathcal{U}[0, a]$$

Число  $a$  известно, а  $\lambda$  — нет. Предложить оценку параметра  $\lambda$ .

**Решение:** (два способа)

1. Так же, как и с обычным пуассоновским процессом, мы можем определить точки приращения:

$$S_0 = 0, \quad S_k = \inf \{t > S_{k-1} \mid Q(t) > Q(S_{k-1})\}$$

Тогда  $\xi_k = S_k - S_{k-1} \sim \text{Exp}(\lambda)$ . Зная одну длинную реализацию, мы можем получить большое количество  $N$  реализаций  $x_k$  независимых с.в.  $\xi_k \sim \text{Exp}(\lambda)$ . Так как  $\mathbb{E}\xi_k = \frac{1}{\lambda}$ , то

$$\sum_{k=1}^N x_k \approx \frac{1}{\lambda} \quad \implies \quad \lambda \approx \left( \sum_{k=1}^N x_k \right)^{-1}$$

2. Заметим, что длинная траектория процесса издали похожа на прямую: через похожие промежутки времени происходят похожие приращения. Поэтому рассмотрим процесс

$$X(t) = \frac{Q(t)}{t}, \quad t \geq 1$$

Его корреляционная функция:

$$R_X(t, s) = \frac{R_Q(t, s)}{ts} = \frac{\lambda \mathbb{E}V_1^2 \min(t, s)}{ts} = \frac{\lambda a^2}{3} \frac{1}{\max(t, s)}$$

Его матожидание:

$$m_X(t) = \frac{m_Q(t)}{t} = \lambda \mathbb{E}V_1 = \frac{\lambda a}{2} = m_X$$

Покажем, что процесс  $X(t)$  эргодичен по матожиданию. Воспользуемся критерием эргодичности:

$$\begin{aligned} \frac{1}{(T-1)^2} \int_1^T \int_1^T R_X(t, s) dt ds &= \frac{\lambda a^2}{3} \frac{1}{(T-1)^2} \int_1^T \int_1^T \frac{1}{\max(t, s)} dt ds \leq \\ &\leq \frac{\lambda a^2}{3} \frac{1}{(T-1)^2} \int_1^T \int_1^T \frac{1}{t} dt ds = \frac{\lambda a^2}{3} \frac{1}{T-1} \ln T \xrightarrow{T \rightarrow \infty} 0 \end{aligned}$$

Значит,  $X(t)$  эргодичен по матожиданию, то есть

$$\frac{1}{T-1} \int_1^T X(t) dt \xrightarrow{L_2} m_X = \frac{\lambda a}{2}$$

Отсюда следует, что можно сделать приближение

$$\frac{\lambda a}{2} \approx \frac{1}{T-1} \int_1^T X(t) dt = \frac{1}{T-1} \int_1^T \frac{Q(t)}{t} dt$$

Итак, оценка параметра

$$\lambda \approx \frac{2}{a} \frac{1}{T-1} \int_1^T \frac{Q(t)}{t} dt,$$

где  $Q(t)$  — наблюдаемый сигнал.

#### Оценки двух способов:

1. Сравним оба способа. Рассмотрим случай  $\lambda = 0.5$ ,  $a = 2$ , дана траектория процесса до  $T = 100$ .

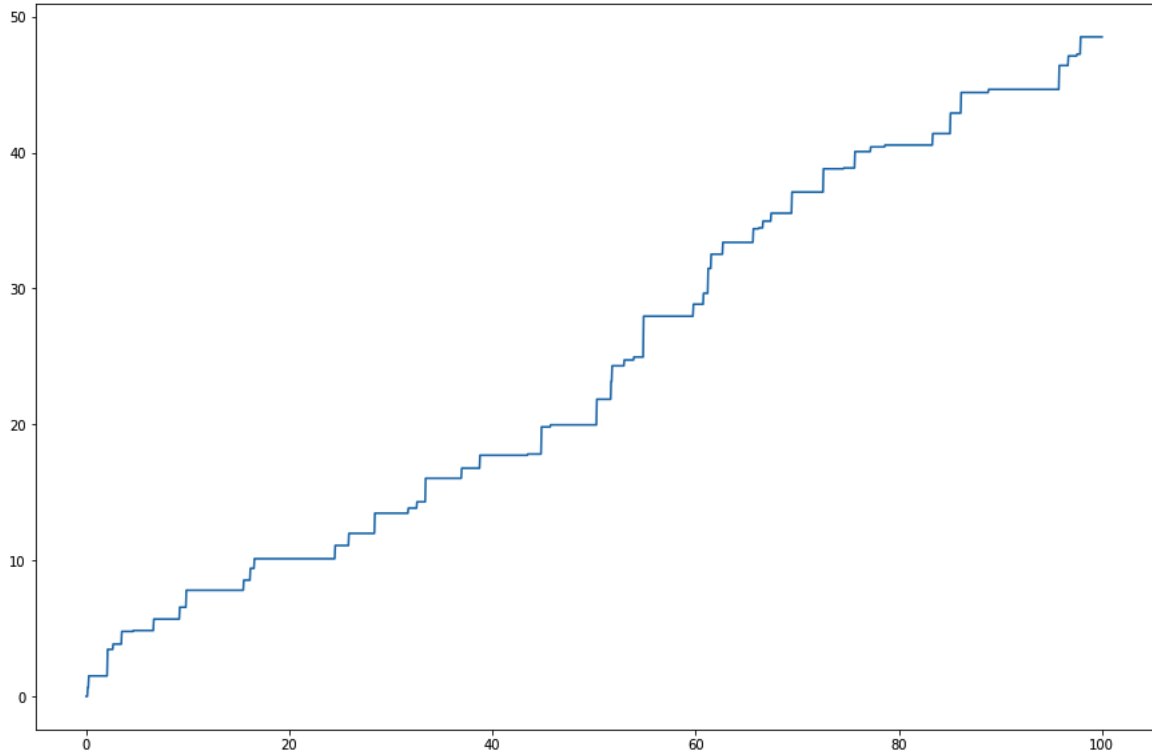


Рис. 1: Траектория процесса  $Q(t)$



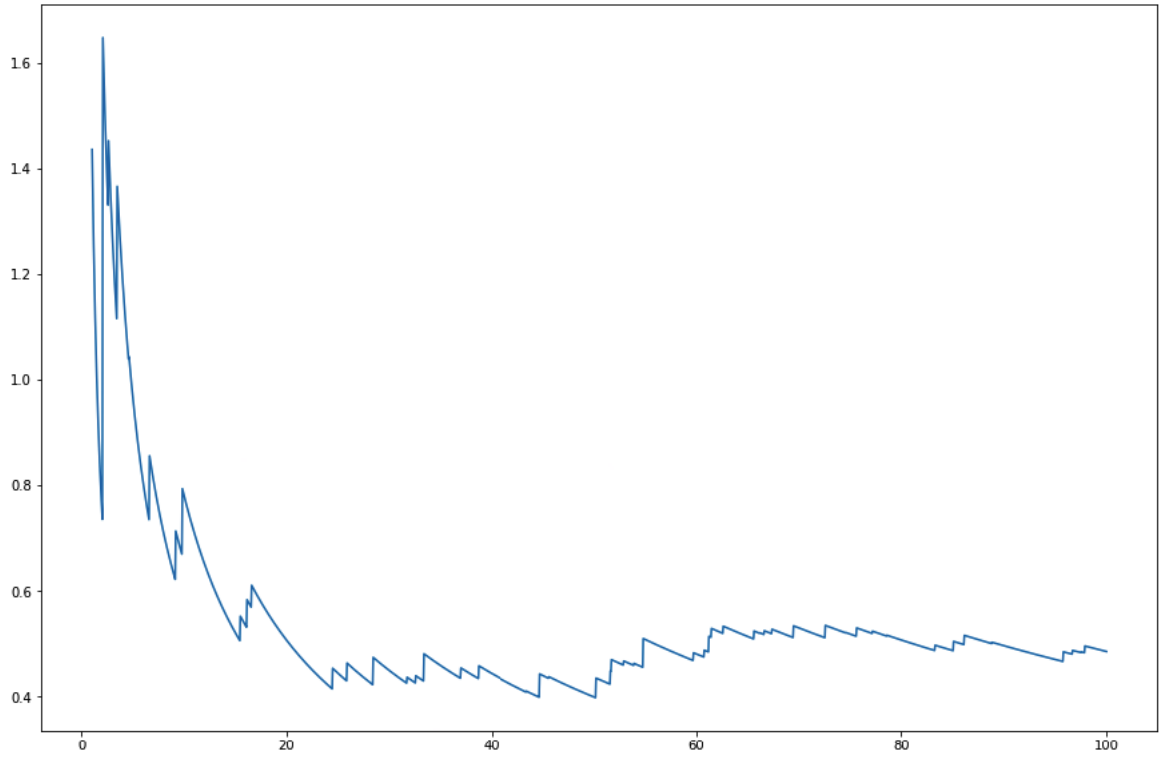


Рис. 2: Траектория процесса  $X(t) = \frac{Q(t)}{t}$

Вычисление параметров обоими способами дало

$$\lambda_1 \approx 0.552, \quad \lambda_2 \approx 0.531$$

На другой траектории случайного процесса с теми же параметрами, но уже до  $T = 1000$  параметры получились

$$\lambda_1 \approx 0.489, \quad \lambda_2 \approx 0.481$$

На остальных тестах оба способа давали примерно одинаковые результаты.

## 2. Получим теоретические оценки этих двух способов.

В первом случае мы вычисляем случайную величину

$$\lambda_1 = \left( \frac{1}{K(T)} \sum_{i=1}^{K(T)} \xi_i \right)^{-1},$$

а во втором

$$\lambda_2 = \frac{2}{a} \frac{1}{T-1} \int_1^T \frac{Q(t)}{t} dt,$$

где интеграл от случайного процесса  $Q(t)$  понимается в смысле среднего квадратичного.

Для второго способа легко видеть, что

$$\mathbb{E}\lambda_2 = \frac{2}{a} \frac{1}{T-1} \int_1^T \frac{m_Q(t)}{t} dt = \frac{2}{a} \frac{1}{T-1} \int_1^T \frac{\lambda a}{2} dt = \lambda$$

$$\begin{aligned}\mathbb{V}\lambda_2 &= \frac{4}{a^2(T-1)^2} \mathbb{V} \int_1^T \frac{Q(t)}{t} dt = \frac{4}{a^2(T-1)^2} \int_1^T \int_1^T \frac{R_Q(t,s)}{ts} dt ds = \\ &= \frac{4\lambda}{3(T-1)^2} \int_1^T \int_1^T \frac{1}{\max(t,s)} dt ds = \frac{8\lambda}{3} \frac{T-1-\ln T}{(T-1)^2}\end{aligned}$$

Заметим, что из эргодичности  $\frac{Q(t)}{t}$  по матожиданию следует, что  $\mathbb{V}\xi_2 \rightarrow 0$  при длине траектории  $T \rightarrow \infty$ .

Попробуем найти  $\mathbb{E}\lambda_1$ . По формуле полного матожидания:

$$\mathbb{E}\lambda_1 = \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{E} \left[ \left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i \right)^{-1} \mid K(t) = n \right] \cdot \mathbb{P}\{K(t) = n\} = \sum_{n=1}^{\infty} \underbrace{\mathbb{E} \left[ \frac{n}{S_n} \mid K(t) = n \right]}_{J_n} \cdot \mathbb{P}\{K(t) = n\}$$

Одним из свойств пуассоновского процесса является то, что условное распределение

$$(S_1, \dots, S_n) \mid K(t) = n$$

совпадает с распределением вектора  $(u_{(1)}, \dots, u_{(n)})$ , где  $u_i \sim \mathcal{U}[0, t]$  — i.i.d., а случайные величины  $u_{(k)}$  — их порядковые статистики:

$$u_{(1)} = \min_{1 \leq i \leq n} u_i, \quad \dots, \quad u_{(n)} = \max_{1 \leq i \leq n} u_i$$

Тогда

$$J_n = \mathbb{E} \frac{n}{u_{(n)}} = n \int_0^t \frac{1}{x} f_{u_{(n)}}(x) dx$$

Найдем плотность  $f_{u_{(n)}}(x)$ . Функция распределения  $u_{(n)}$  при  $0 \leq x \leq t$ :

$$\begin{aligned}F_{u_{(n)}}(x) &= \mathbb{P}\{u_{(n)} < x\} = \mathbb{P}\left\{\max_{1 \leq i \leq n} u_i < x\right\} = \mathbb{P}\{u_1 < x, \dots, u_n < x\} = \left/ \text{независимость } u_i \right/ = \\ &= \prod_{i=1}^n \mathbb{P}\{u_i < x\} = \left(\frac{x}{t}\right)^n\end{aligned}$$

$$\Rightarrow f_{u_{(n)}}(x) = \begin{cases} \frac{n}{t} \left(\frac{x}{t}\right)^{n-1} & , \quad 0 \leq x \leq t \\ 0 & , \quad \text{иначе} \end{cases}$$

Тогда при  $n \geq 2$ :

$$J_n = n \int_0^t \frac{1}{x} \frac{n}{t} \left(\frac{x}{t}\right)^{n-1} dx = \frac{n^2}{t^n} \int_0^t x^{n-2} dx = \frac{n^2}{n-1} \frac{1}{t}$$

Но при  $n = 1$ :

$$J_1 = \int_0^t \frac{dx}{xt} = +\infty$$

Поэтому матожидания  $\lambda_1$  не существует:  $\mathbb{E}\lambda_1 = \infty$ .