# Оглавление

Ванятие 2. Характеристики случайного процесса	1
Контрольные вопросы и задания	3
Аудиторные задачи	3
Домашнее задание	16
Ванятие 3. Процесс Пуассона	<b>2</b> 5
Контрольные вопросы и задания	27
Аудиторные задачи	
Домашнее задание	36
Ванятие 5. Винеровский процесс	41
Контрольные вопросы и задания	43
Аудиторные задачи	
Домашнее задание	

# Занятие 2. Характеристики случайного процесса

### Контрольные вопросы и задания

Приведите определение случайного процесса.

Случайный процесс  $\xi\left(t\right),\,t\in T$  — это параметризированная совокупность случайных величин.

Что называют конечномерными распределениями случайного процесса?

 $\{\mu_{t_1,\dots,t_n};\,t_1,\dots,t_n\in T,\,n\geq 1\}$  — набор конечномерных распределений процесса  $\xi$ , где  $\mu_{t_1,\dots,t_n}$  — распределение вектора  $(\xi\left(t_1\right),\dots,\xi\left(t_n\right))$  в  $\mathbb{R}^n$ , то есть для борелевского  $\Delta\in\mathcal{B}\left(\mathbb{R}^n\right),\,\mu_{t_1,\dots,t_n}\left(\Delta\right)=P\left\{(\xi\left(t_1\right),\dots,\xi\left(t_n\right))\in\Delta\right\}.$ 

Приведите определение функции математического ожидания, дисперсии и ковариационной функции случайного процесса.

```
m\left(t\right)=M\xi\left(t\right),\,t\in T— функция среднего. D\xi\left(t\right),\,t\in T— функция дисперсии. K\left(t,s\right)=M\left[\xi\left(t\right)-m\left(t\right)\right]\!\cdot\!\left[\xi\left(s\right)-m\left(s\right)\right],\,t,s\in T— функция ковариации.
```

# Аудиторные задачи

2.2

Задание. Пусть

$$\xi(t) = X \cdot e^{-t}, t > 0,$$

где X — случайная величина, которая имеет нормальное распределение с параметрами  $a,\,\sigma^2$ . Найдите математическое ожидание, дисперсию, ковариационную функцию и одномерную плотность распределения случайного процесса  $\xi=\{\xi\left(t\right),\,t>0\}.$ 

Peшeнue. Сейчас  $T=(0,\infty)$ .

Случайная величина X имеет распределение  $N\left(a,\sigma^{2}\right)$ . Нужно найти  $M\xi\left(t\right)=m\left(t\right),\,D\xi\left(t\right),\,$  ковариационную функцию  $K\left(t,s\right)$  и одномерную плотность распределения  $p_{\xi}\left(t\right)$ .

Найчнём с математического ожидания

$$m\left(t\right) = M\left(X \cdot e^{-t}\right) = e^{-t}MX = e^{-t} \cdot a.$$

Далее — функция дисперсии  $D\xi\left(t\right)=D\left(X\cdot e^{-t}\right)=e^{-2t}\cdot DX$ . Дисперсия X — известная:  $e^{-2t}\cdot DX=e^{-2t}\cdot \sigma^2$ .

Далее — ковариационная функция

$$K(t,s) = M\left[\xi(t) - m(t)\right] \cdot \left[\xi(s) - m(s)\right] = cov\left[\xi(t), \xi(s)\right].$$

Вместо  $\xi(t)$ ,  $\xi(s)$  подставляем их значения

$$cov [\xi (t), \xi (s)] = cov (Xe^{-t}, Xe^{-s}).$$

Множители выносятся

$$cov(Xe^{-t}, Xe^{-s}) = e^{-t-s}cov(X, X) = e^{-t-s}DX = e^{-t-s}\sigma^2.$$

Последнее — это плотность  $\xi(t) \sim N(e^{-t}a, e^{-2t}\sigma^2)$ .

Нужно написать нормальную плотность с заданными математическим ожиданием и дисперсией

$$p_{\xi(t)}(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi e^{-2t}\sigma^2}} \cdot e^{-\frac{\left(x - e^{-t}a\right)^2}{2e^{-2t}\sigma^2}}.$$

Траектория процесса изображена на рисунке 1 и имеет разный вид в зависимости от значения случайной величины X.



Рис. 1: Траектория процесса

2.3

Задание. Пусть

$$\xi\left( t\right) =e^{-Xt},\,t>0,$$

где X — случайная величина, которая имеет показательное распределение с параметром  $\lambda$ . Запишите конечномерные распределения случайного процесса  $\{\xi\left(t\right),\,t>0\}$ . Найдите его математическое ожидание, дисперсию и ковариационную функцию.

Решение.  $\xi(t) = e^{-Xt}$ , где  $X \sim Exp(\lambda)$ , t > 0.

Нужно найти m(t), K(t,s), конечномерные распределения.

Найдём математическое ожидание в момент t. По определению

$$m(t) = Me^{-Xt} = \int_{0}^{+\infty} \lambda e^{-\lambda x} e^{-Xt} dX = \frac{\lambda}{\lambda + t}.$$

Траектории такого процесса изображены на рисунке 2: чем больше X, тем быстрее эта функция убывает.



Рис. 2: Траектория процесса

Ковариационная функция считается по определению

$$K(t,s) = M\xi(t)\xi(s) - M\xi(t)M\xi(s) = Me^{-Xt - Xs} - \frac{\lambda}{\lambda + t} \cdot \frac{\lambda}{\lambda + s}.$$

Подставим найденное значение фунцкии математического ожидания

$$Me^{-Xt-Xs} - \frac{\lambda}{\lambda+t} \cdot \frac{\lambda}{\lambda+s} = \frac{\lambda}{\lambda+t+s} - \frac{\lambda^2}{(\lambda+t)(\lambda+s)}.$$

Считаем функцию распределения случайного вектора  $(\xi(t_1), \dots, \xi(t_n))$  — рис. 3.

 $F_{(\xi(t_1),\dots,\xi(t_n))}(\vec{x}) = P\left\{\xi\left(t_1\right) \leq x_1,\dots,\xi\left(t_n\right) \leq x_n\right\}$ . Вместо  $\xi$  напишем формулу  $P\left\{\xi\left(t_1\right) \leq x_1,\dots,\xi\left(t_n\right) \leq x_n\right\} = P\left(e^{-Xt_1} \leq x_1,\dots,e^{-Xt_n} \leq x_n\right)$ . Величины зависимы, потому что все они выражаются через X. Все неравенства решаем относительно X

$$P(e^{-Xt_1} \le x_1, \dots, e^{-Xt_n} \le x_n) = P\{X \ge -\frac{\ln x_1}{t_1}, \dots, X \ge -\frac{\ln x_n}{t_n}\}.$$

Перепишем через максимум

$$P\left\{X \ge -\frac{\ln x_1}{t_1}, \dots, X \ge -\frac{\ln x_n}{t_n}\right\} = P\left\{X \ge \max\left(-\frac{\ln x_1}{t_1}, \dots, -\frac{\ln x_n}{t_n}\right)\right\}.$$



Рис. 3: Выбираем точки, в которых ищем распределение случайного процесса

Обозначим максимум буквой т

$$P\left\{x \ge \max\left(-\frac{\ln x_1}{t_1}, \dots, -\frac{\ln x_n}{t_n}\right)\right\} = \int_{m}^{+\infty} \lambda e^{-\lambda X} dX = -e^{-\lambda X}\Big|_{m}^{+\infty}.$$

На бесконечности получаем ноль

$$-e^{-\lambda X}\Big|_{m}^{+\infty} = e^{-\lambda m} = e^{-\lambda \max\left(\ln x_{1}^{-\frac{1}{t_{1}}}, \dots, \ln x_{n}^{-\frac{1}{t_{n}}}\right)}$$

Выносим логарифм

$$e^{-\lambda \max\left(\ln x_1^{-\frac{1}{t_1}}, \dots, \ln x_n^{-\frac{1}{t_n}}\right)} = e^{-\lambda \ln \max\left(x_1^{-\frac{1}{t_1}}, \dots, x_n^{-\frac{1}{t_n}}\right)}$$

Экспонента и логарифм уничтожают друг друга

$$e^{-\lambda ln\max\left(x_1^{-\frac{1}{t_1}},\dots,x_n^{-\frac{1}{t_n}}\right)} = \max\left(x_1^{-\frac{1}{t_1}},\dots,x_n^{-\frac{1}{t_n}}\right)^{-\lambda} = \min\left(x_1^{\frac{\lambda}{t_1}},\dots,x_n^{\frac{\lambda}{t_n}}\right).$$

Все выкладки были законные, только когда  $0 < x_1, \dots, x_n < 1$ .

Плотности у такого векора  $(\xi(t_1),\ldots,\xi(t_n))$  быть не может, потому что  $\xi(t_1)^{\frac{1}{t_1}}=e^{-X}=\xi(t_2)^{\frac{1}{t_2}}.$  Сейчас у нас только одна случайная величина. Это можно переписать как  $\xi(t_2)=\xi(t_1)^{\frac{t_2}{t_1}},\,y=x^{\frac{t_2}{t_1}}.$ 

С вероятностью  $1(\xi(t_1), \xi(t_2)) \in L$  — рис. 4.

Значения вектора всегда попадают на такую линию. Площадь кривой — ноль.

Плотность — производная от функции распределения, а минимум нельзя дифференцировать.

#### 2.4

Задание. Рассмотрим случайный процесс

$$X(t) = A\cos(\varphi + \lambda t)$$
,



где A и  $\varphi$  являются независимыми случайными величинами такими, что  $MA^2<\infty,$  а  $\varphi$  имеет равномерное распределение на отрезке  $[0,2\pi].$  Найдите математическое ожидание и ковариационную функцию процесса

$$\{X(t), t \geq 0\}.$$

Решение.  $\varphi \sim U([0, 2\pi])$ .

Траектория такого процесса изображена на рисунке 5.



Рис. 5: Траектория процесса

Тут случайная амплитуда и случайный сдвиг по фазе.

 $MX\left(t\right)=M\left[A\cos\left(\varphi+\lambda t\right)\right]$ . Случайные величины A и  $\varphi$  — независимые.  $M\left[A\cos\left(\varphi+\lambda t\right)\right]=MAM\cos\left(\varphi+\lambda t\right)$ . Математическое ожидание косинуса можем найти, потому что у  $\varphi$  известна плотность

$$MAM\cos\left(\varphi + \lambda t\right) = MA \cdot \int_{0}^{2\pi} \cos\left(\varphi + \lambda t\right) \cdot \frac{1}{2\pi} \cdot d\varphi.$$

Интеграл косинуса по периоду — ноль.

Ковариационная функция  $K\left(t,s\right)=MX\left(t\right)X\left(s\right)-MX\left(t\right)MX\left(s\right)=$  Произведение математических ожиданий мы знаем

$$=MX\left( t\right) X\left( s\right) =M\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda t\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda s\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda s\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda s\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda s\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda s\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda s\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda s\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda s\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda s\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda s\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda s\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda s\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda s\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi +\lambda s\right) \cos \left( \varphi +\lambda s\right) \right] =% \frac{1}{2}\left[ A^{2}\cos \left( \varphi$$

Используем независимость

$$=MA^{2}\cdot M\left[\cos\left(\varphi+\lambda t\right)\left(\varphi+\lambda s\right)\right]=$$

Применяем формулу для произведения косинусов

$$=MA^{2}\cdot M\left\{ \frac{1}{2}\cdot\cos\left[ 2\varphi+\lambda\left( t+s\right) \right] +\frac{1}{2}\cdot\cos\left[ \lambda\left( t-s\right) \right] \right\} =$$

Математическое ожидание первого слагаемого — ноль

$$= \frac{1}{2} \cdot MA^{2} \cdot \cos \left[\lambda \left(t - s\right)\right].$$

Двумерная характеристика процесса зависит только от расстояния между двумя точками. Это стационарный процесс. Его характеристики не меняются при сдвиге.

#### 2.5

 $\it 3adanue.$  Пусть  $\tau$  — случайная величина, которая имеет равномерное распределение на отрезке [0,1], и пусть  $\{X(t), t\in [0,1]\}$  — процесс ожидания, связанный с этой случайной величиной, то есть

$$X(t) = 1\{t \ge \tau\}, t \in [0, 1].$$

Запишите конечномерные распределения процесса  $\{X(t), t \in [0,1]\}$ , найдите его математическое ожидание и ковариационную функцию.

Решение.  $\tau$  — случайная величина с распределением U([0,1]).

Сначала нарисуем траекторию такого процесса (рис. 6). Случайное au выпало.



Рис. 6: Траектория процесса

$$m(t) = MX(t) = M1\{t \ge \tau\} = P(t \ge \tau) = F_{\tau}(t) = \frac{t-a}{b-a} = t.$$

Ковариационная функция K(t,s) = M[X(t)X(s)] - MX(t)MX(s). Произведение индикаторов — это индикатор пересечения

$$M[X(t) | X(s)] - MX(t) MX(s) = P\{\tau \le \min(t, s)\} - ts = \min(t, s) - t \cdot s.$$

Конечномерные распределения — распределение вектора  $(X(t_1), \ldots, X(t_n))$ . Каждый X — это 0 или 1.

$$P\{(X(t_1),\ldots,X(t_n))=(0,\ldots,0)\}=P\{\tau\in(t_n,1]\}=1-t_n.$$

Точки  $t_n$  изображены на рисунке 7.

Рис. 7: Временная ось

У вектора получается (n+1)-но значение

$$(X(t_1), \dots, X(t_n)) = \begin{cases} (0, \dots, 0), & 1 - t_n, \\ (0, \dots, 0, 1), & t_n - t_{n-1}, \\ \dots, \\ (0, \dots, 0, 1, \dots, 1), & t_{k+1} - t_k, \\ \dots, \\ (1, \dots, 1), & t_1. \end{cases}$$

2.6

Задание. Пусть  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$  — независимые одинаково распределённые случайные величины с функцией распределения F, и пусть

$$X(t) \equiv F_n^*(t) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbb{1} \{\xi_i \le t\}, t \in \mathbb{R}.$$

Запишите конечномерные распределения процесса  $\{X(t), t \in \mathbb{R}\}$ , найдите его математическое ожидание и ковариационную функцию.

Решение.

$$X(t) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \mathbb{1} \{ \xi_i \le t \}$$

— это эмпирическая функция распределения (рис. 8).

Эмпирическая функция распределения — это несмещённая оценка функции распределения.

$$cov\left(X\left(t\right),X\left(s\right)\right) = cov\left(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}\mathbb{1}\left\{\xi_{i} \leq t\right\}, \frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}\mathbb{1}\left\{\xi_{i} \leq s\right\}\right) =$$

Нужно вынести константы

$$= \frac{1}{n^2} \sum_{i,j=1}^{n} cov \left( \mathbb{1} \left\{ \xi_i \le t, \ \mathbb{1} \left\{ \xi_j \le s \right\} \right\} \right) =$$



Рис. 8: Эмпирическая функция распределения

Случайные величины  $\xi_1,\dots,\xi_n$  — независимые. Ковариация независимых величин — ноль

$$= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^{n} (\mathbb{1} \{ \xi_i \le t \}, \, \mathbb{1} \{ \xi_i \le s \}).$$

Посчитаем ковариацию двух индикаторов

$$cov(1\{\xi_i \le t\}, 1\{\xi_i \le s\}) = M1\{\xi_i \le t \land s\} - F(t)F(s) =$$

Математическое ожидание индикатора событие — вероятность этого события, которая в данном случае по определению равна функции распределения

$$= F(t \wedge s) - F(t) F(s),$$

где ∧ означает минимум.

Все слагаемые в сумме раны этому выражению

$$K(t,s) = \frac{1}{n} \left[ F(t \wedge s) - F(t) F(s) \right].$$

Теперь нужно написать конечномерные распределения этого процесса. Фиксируем  $t_1, t_2, \ldots, t_m$  (рис. 9).

$$X(t) \in \left\{0, \frac{1}{n}, \frac{2}{n}, \dots, 1\right\}.$$

По t, X увеличивается. Эта функция монотонна.

Рис. 9: Фиксируем моменты времени

$$0 \le k_1 \le k_2 \le \ldots \le k_m \le n.$$

Конечномерные распределения имеют вид

$$P\left\{X\left(t_{1}\right)=\frac{k_{1}}{n},\,X\left(t_{2}\right)=\frac{k_{2}}{n},\ldots,X\left(t_{m}\right)=\frac{k_{m}}{n}\right\}=$$

P(для  $k_1$  наблюдений  $\xi \leq t_1$ , для  $k_2-k_1$  наблюдений  $t_1 < \xi \leq t_2,\ldots$ , для  $n-k_m$  наблюдений  $\xi > t_m$ ) Имеем мультиномиальное распределение

$$= \frac{n!}{k_1! (k_2 - k_1)! \dots (n - k_m)!} \cdot F(t_1)^{k_1} \cdot [F(t_2) - F(t_1)]^{k_2 - k_1} \cdot \dots,$$

где первое слагаемое — количество способов разбить n величин на группы.

#### 2.7

 $3 a \partial a n u e$ . Найдите характеристическую функцию случайной величины  $X\left(\eta\right)$ , где  $\{X\left(t\right),\,t\in\left[0,1\right]\}$  — процесс из задачи 2.5, а  $\eta$  — независимая от X случайная величина, которая принимает значения 0 и 1 с вероятностями  $\frac{1}{3}$  и  $\frac{2}{3}$  соответственно.

Peшение.  $X(t) = 1 \{t \geq \tau\}.$ 

Задана случайная величина

$$\eta = \begin{cases} 0, & \frac{1}{3}, \\ 1, & \frac{2}{3}. \end{cases}$$

Интересуемся  $\varphi_{X(\eta)}$ . Траектория случайного процесса изображён на рисунке 10.



Рис. 10: Траектория случайного процесса

Случайная величина принимает значения 0 и 1:  $X\left(0\right)=0,\,X\left(1\right)=1,$  значит,  $X\left(\eta\right)=\eta.$ 

$$\varphi_{X(\eta)}\left(\lambda\right)=\varphi_{\eta}\left(\lambda\right)=Me^{i\lambda\eta}=\frac{1}{3}\cdot1+\frac{2}{3}\cdot e^{i\lambda}.$$

То, что они независимы, тут не важно.

 $3 a \partial a n u e$ . Значение случайного телеграфного сигнала  $\xi = \{\xi \, (t) \, , \, t \in \mathbb{R} \}$  в произвольный момент времени с одинаковыми вероятностями равно 0 или 1. Прыжки происходят случайным и независимым образом. Вероятность  $P \, (k,T)$  того, что в интервале времени длины T произойдёт k прыжков, задаётся распределением Пуассона, то есть:

$$P(k,T) = \frac{(\lambda T)^k}{k!} \cdot e^{-\lambda T},$$

где  $\lambda$  — среднее количество прыжков за единицу времени. Найдите математическое ожидание и ковариационнуб функцию случайного процесса  $\xi$ . *Pewerue*.

$$P\{\xi(t) = 1\} = P\{\xi(t) = 0\} = \frac{1}{2}.$$

Одномерные распределения даны. Это распределение Бернулли.

 $P\left(k,T\right)$  — это вероятность того, что на отрезке времени длины T было k прыжков (распределение Пуассона), то есть траектория процесса выглядит как на рисунке 11.



Рис. 11: Траектория случайного процесса

В каждой точке будет 0 или 1.

Математическое ожидание тут ищется просто

$$M\xi(t) = 0 \cdot \frac{1}{2} + 1 \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{2}.$$

Теперь нужно ещё найти ковариационную функцию такого процесса

$$K(s,t) = M[(\xi(t) - M\xi(t)) \cdot (\xi(s) - M\xi(s))] = M\xi(s)\xi(t) - \frac{1}{4}.$$

Нужно математическое ожидание совместного процесса.  $\xi\left(s\right)$  и  $\xi\left(t\right)$  зависимы

Попробуем найти математическое ожидание произведения.  $\xi\left(t\right)\xi\left(s\right)$  принимают значения 0 и 1. Произведение принимает значения 0 и 1. Получаем

$$M\xi(t)\xi(s) = 0 \cdot P\{\xi(t)\xi(s) = 0\} + 1 \cdot P\{\xi(t)\xi(s) = 1\} =$$

Слагаемое с нулём пропадает

$$= P \{ \xi(s) = 1, \xi(t) = 1 \}.$$

Значения в точках совпадаю, если между ними произошло чётное количество скачков  $M\xi(t)\xi(s)=P\left\{\xi(s)=1\right\}P$  (на отрезке [s,t] будет чётное количество прыжков) =  $\frac{1}{2}\cdot P$ (на отрезке [s,t] будет чётное число прыжков). Мы знаем, с какой вероятностью происходит число прыжков.

Подходят любые чётные прыжки, то есть это вероятность объединения. Число скачков обозначим буковокой N. Тогда P(на [s,t] чётное число скачков) =  $P(N_{[s,t]}$  чётное)=

$$\sum_{k=0}^{\infty} P\left(2k = N_{[s,t]}\right) = \sum_{k=0}^{\infty} P\left(2k, t - s\right) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\left[\lambda \left(t - s\right)\right]^{2k}}{(2k)!} \cdot e^{-\lambda(t - s)} = \sum_{k=0}^{\infty} P\left(2k - s\right) = \sum_{k=0}^{\infty} P\left(2k - s\right$$

Экспонента выносится за сумму. Остаётся сумма

$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{x^{2k}}{(2k)!}.$$

Для того, чтобы это было экспонента, нужны ещё и нечётные степени

$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{x^{2k}}{(2k)!} + \sum_{k=0}^{\infty} \frac{x^{2k+1}}{(2k+1)!} = e^x.$$

Если мы вычтем вторую сумму, то получится

$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{x^{2k}}{(2k)!} - \sum_{k=0}^{\infty} \frac{x^{2k+1}}{(2k+1)!} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(-x)^{2k}}{(2k)!} + \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(-x)^{2k+1}}{(2k+1)!} = e^{-x}.$$

Теперь нужно сложить эти два выражения и поделить на 2, то есть

$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{x^{2k}}{(2k)!} = \frac{e^x + e^{-x}}{2}, \ x = \lambda (t - s).$$

Получили гиперболический косинус.

$$= \frac{e^{\lambda(t-s)} + e^{-\lambda(t-s)}}{2} \cdot e^{-\lambda(t-s)} =$$

Умножим один сомножитель на другой,  $e^{\lambda(t-s)} \cdot e^{-\lambda(t-s)}$  дают единицу. Получаем

$$=\frac{1+e^{-2\lambda(t-s)}}{2}.$$

Это вероятность чётного числа скачков.

Выпишем, чему равна ковариационная функция. Математическое ожидание произведения нужно умножить на  $\frac{1}{2}$  и отнять  $\frac{1}{4}$ . Получится

$$K(t,s) = \frac{1 + e^{-2\lambda(t-s)}}{4} - \frac{1}{4} = \frac{e^{-2\lambda(t-s)}}{4}, \ s < t.$$

Окончательный ответ:

$$K(t,s) = \frac{1}{4} \cdot e^{-2\lambda|t-s|}.$$

3aдание. Пусть  $\eta_1$  и  $\eta_2$  — независимые случайные величины, которые имеют равномерное распределение на отрезке [-1,1]. Найдите значения a, при которых почти все реализации случайной функции  $t\left(\eta_1+a\left(\eta_2+2a\right)\right)$  монотонно возрастают по t.

Решение.  $\xi(t) = t(\eta_1 + a(\eta_2 + 2a))$  — процесс, который задан при t > 0. Известно, что траектория этого процесса монотонно возрастает по t с вероятностью 1. Нужно найти a = const.

Реализация такого процесса выглядит как прямая линия (рис. 12), при этом  $\eta_1 + a \, (\eta_2 + 2a) > 0$ . Это случайная величина, так что коффициент наклона должен быть положительным

$$P\{\xi(t) \nearrow\} = P\{\eta_1 + a(\eta_2 + 2a) > 0\} = 1 =$$

Число a должно быть таким, чтобы вероятность была единицей.

Рисуем траекторию процесса, считая, что все случайные величины неслучайны. Нужно, чтобы все реализации (прямые) возрастали.

Про  $\eta_1$  и  $\eta_2$  мы всё знаем. Это независимые случайные величины. Получаем двукратный интеграл

$$= \int_{-1}^{1} \int_{-1}^{1} \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} \cdot \mathbb{1} \left\{ x + a \left( y + 2a \right) > 0 \right\} dx dy,$$

где первые два множителя — плотности.



Рис. 12: Траектория случайного процесса

1. При  $a=0\,\eta_1>0$  — правая часть квадратика. Тогда событие выполняется с вероятностью

$$\frac{1}{2} \neq 1$$
,

то есть  $a \neq 0$ .

2. Следующий случай: пусть a>0. Получается, что условие переписывается в виде

$$\eta_2 + 2a \ge -\frac{\eta_1}{a},$$

откуда

$$\eta_2 \ge -\frac{\eta_1}{a} - 2a,$$

то есть на картинке это будет прямая. Мы возьмём всё, что над этой прямой

$$y = -\frac{x}{a} - 2a.$$

Наша вероятность — это площадь квадрата над прямой. Вероятность не будет равна 1. a должно быть таким, чтобы прямая прошла через точку (-1,-1), то есть  $-1+a(2a-1)\geq 0$ . Теперь можно найти a из неравенства  $2a^2-a-1\geq 0$ . Сейчас скажем, при каких a это выполнено. Нужно найти корни уравнения.  $D=1+8=9=3^2$ , значит

$$a_1 = -\frac{1}{2}, a_2 = 1,$$

то есть то, что нужно выбрать изображено на рисунке 13.



Рис. 13: Решение неравенства

Задавали a>0, то есть при  $a\geq 1$  вероятность такого события — единица.

3. Теперь нужно задать a < 0. Отличие будет в том, как пройдёт прямая. Когда поделим на a, знак поменяется.

$$-\frac{\eta_1}{a} - 2a \ge \eta_2,$$

то есть нужно нарисовать прямую

$$y = -\frac{x}{a} - 2a.$$

Прямая пройдёт через такие же точки:  $(-2a, -2a^2)$ , только если a — отрицательное, то -2a — положительное. Нужно будет выбрать всё, что ниже этой прямой.

Нужно, чтобы прямая прошла над точкой (-1,1). Имеем неравенство  $-1+a\,(1+2a)\geq 0$ , откуда

$$a^1 + \frac{1}{2} \cdot a - 1 \ge 0.$$

Решая соответствующее уравнение находим, что

$$a_1 = \frac{1}{2}, a_2 = 1.$$

Получаем всё, что за корнями (рис. 14).

При a < 0 получаем ответ:  $a \le -1$ .



Рис. 14: Решение неравенства

Ответ к задаче:  $a \in (-\infty, -1) \cup (1, +\infty)$ , то есть |a| > 1. Тогда все реализации процесса будут возрастать.

#### 2.10

 $\it 3adanue.$  Пусть случайная величина  $\tau \in (0,1)$  имеет непрерывное распределение и пусть

$$\xi(t) \equiv 0; \ \eta(t) = \begin{cases} 0, & t \neq \tau, \\ 1, & t = \tau, \end{cases} \quad t \in [0, 1].$$

Изобразите трактории этих процессов. Докажите, что эти процессы являются стохастически эквивалентными, то есть  $\forall t \in [0,1]: P\{\xi(t) \neq \eta(t)\} = 0$ .

 $Peшение.\ au$ — это случайная величина с непрерывным распределением— та, у которой функция распределения  $F_{ au}$ — непрерывна.

Скачок фукнции распределения в точке x — это  $\Delta F_{\tau}\left(x\right)=P\left(\tau=x\right)=0,$  где

$$F_{\tau}(x) = P(\tau \leq x)$$
,

а  $F_{\tau}(-x) = P(\tau < x)$ . В нашем случае нет скачков, то есть в фиксированный x случайная величина  $\tau$  не попадёт. Рассматривается 2 процесса: один процесс — это  $\xi(t) \equiv 0$ , второй процесс — это

$$\eta(t) = \begin{cases} 0, & t \neq \tau, \\ 1, & t = \tau. \end{cases}$$

Посмотрим, какие траектории у этих процессов (рис. 15). Процессы заданы на

$$t \in [0, 1]$$
.

Стохастически эквивалентные означает, что если зафиксировать момент времени t, то в этот момент  $P\left\{\xi\left(t\right)=\eta\left(t\right)\right\}=P\left\{\eta\left(t\right)=0\right\}=P\left(\tau\neq t\right)=1.$  С точки зрения анализа это разные функции. У  $\eta$  всегда есть скачок, у  $\xi$  никогда скачков нет. Помним, что  $\xi\left(t\right)\equiv0.$  Тем не менее, вероятность  $P\left\{\xi\left(t\right)\neq\eta\left(t\right)\right\}=P\left\{\eta\left(t\right)\neq0\right\}=P\left(\tau=t\right)=0,$  а это значит, что в фиксированной точке процессы с вероятностью 1 совпадают. Если зафиксируем несколько точек  $t_1,t_2,\ldots,t_n$ , то вероятность

$$P\{(\xi(t_1),\ldots,\xi(t_n))=(\eta(t_1),\ldots,\eta(t_n))\}=1.$$

У этих процессов одинаковые конечномерные распределения

$$\mu_{t_1,\ldots,t_n}^{\xi} = \mu_{t_1,\ldots,t_n}^{\eta}.$$

Конечномерные распределения не определяют траектории процесса.



Рис. 15: Траектория случайных процессов

# Домашнее задание

#### 2.12

Задание. Пусть

$$\xi(t) = Xt + a, t \in \mathbb{R},$$

где X — равномерно распределённая на отрезке (a,b) случайная величина. Запишите конечномерные распределения случайного процесса  $\{\xi\left(t\right),\,t\in\mathbb{R}\}$ . Найдите его математическое ожидание, дисперсию и ковариационную функцию.

Решение.  $\xi\left(t\right)=Xt+a,\,t\in\mathbb{R},$  где  $X\sim U\left(a,b\right).$ 

Нужно найти  $m\left(t\right),\,D\xi\left(t\right),\,K\left(t,s\right)$ , конечномерные распределения.

Найдём математическое ожидание в момент t

$$m\left(t\right)=M\xi\left(t\right)=M\left(Xt+a\right)=M\left(Xt\right)+Ma=tMX+a=t\cdot\frac{a+b}{2}+a.$$

Траектории такого процесса изоражены на рисунке 16: чем больше X, тем больше угол наклона прямой к оси 0t.



Рис. 16: Траектории случайного процесса

$$D\xi(t) = D(Xt + a) = D(Xt) + Da = t^2DX = t^2 \cdot \frac{(b-a)^2}{12}.$$

Ковариационная функция считается по определению

$$K\left( t,s\right) =M\left[ \xi \left( t\right) \xi \left( s\right) \right] -M\xi \left( t\right) M\xi \left( s\right) =% \left[ t^{2}+t$$

Подставляем выражение для случайного процесса, раскрываем скобки и вычисляем математическое ожидание

$$= M \left[ (Xt + a) (Xs + a) \right] - M (Xt + a) M (Xs + a) =$$

$$= M \left[ X^2 ts + Xa (t + s) + a^2 \right] - \left( t \cdot \frac{a + b}{2} + a \right) \left( s \cdot \frac{a + b}{2} + a \right) =$$

$$= ts \cdot \frac{a^2 + ab + b^2}{3} + a (t + s) \cdot \frac{a + b}{2} + a^2 - ts \cdot \frac{(a + b)^2}{4} - ta \cdot \frac{a + b}{2} - a^2 -$$

$$-as \cdot \frac{a + b}{2} =$$

$$= ts \left( \frac{a^2 + ab + b^2}{3} - \frac{a^2 + 2ab + b^2}{4} \right) + (t + s) a \cdot \frac{a + b}{2} - \frac{a + b}{2} \cdot a (t + s) =$$

$$= ts \cdot \frac{4a^2 + 4ab + 4b^2 - 3a^2 - 6ab - 3b^2}{12} = ts \cdot \frac{a^2 - 2ab + b^2}{12} = ts \cdot \frac{(a - b)^2}{12}.$$

Считаем функцию распределения случайного вектора  $(\xi(t_1), \dots, \xi(t_n))$  — рис. 17.



Рис. 17: Выбираем точки, в которых ищем распределение случайного процесса

 $F_{(\xi(t_1),\dots,\xi(t_n))}\left(\vec{x}
ight)=P\left\{\xi\left(t_1
ight)\leq x_1,\dots,\xi\left(t_n
ight)\leq x_n
ight\}$ . Вместо  $\xi$  напишем формулу  $P\left\{\xi\left(t_1
ight)\leq x_1,\dots,\xi\left(t_n
ight)\leq x_n
ight\}=P\left(Xt_1+a\leq x_1,\dots,Xt_n+a\leq x_n
ight)$ . Величины зависимы, потому что все они выражаются через X. Все неравенства решаем относительно X

$$P(Xt_1 + a \le x_1, ..., Xt_n + a \le x_n) = P(Xt_1 \le x_1 - a, ..., Xt_n \le x_n - a) =$$

Делим на константы левые части неравенств

$$= P\left(X \le \frac{x_1 - a}{t_1}, \dots, X \le \frac{x_n - a}{t_n}\right) =$$

Перепишем через минимум

$$=P\left\{X \leq \min\left(\frac{x_1-a}{t_1},\dots,\frac{x_n-a}{t_n}\right)\right\} =$$

Обозначим минимум буквой m для удобства

$$=P\left(X\leq m\right)=\int\limits_{a}^{m}\frac{1}{b-a}\cdot\mathbbm{1}\left\{ X\in\left(a,b\right)\right\} dX=\frac{1}{b-a}\int\limits_{a}^{m}dX=\frac{1}{b-a}\cdot\left.X\right|_{a}^{m}=$$

Подставляем пределы интегрирования

$$= \frac{1}{b-a} \cdot (m-a) = \frac{1}{b-a} \cdot \left[ \min \left( \frac{x_1 - a}{t_1}, \dots, \frac{x_n - a}{t_n} \right) - a \right]$$

при  $m \in (a, b)$ , иначе — ноль.

#### 2.13

Задание. Пусть

$$\xi(t) = U\cos\theta t + V\sin\theta t, t \in T,$$

где U,V — независимые случайные величины с заданными характеристиками:  $MU=MV=0,\,DU=DV=\sigma^2,\,\theta$  — неслучайная величина. Найдите математическое ожидание, дисперсию и ковариационную функцию случайного процесса  $\{\xi\,(t)\,,\,t\in T\}.$ 

Peшение. Нужно найти  $m\left(t\right)$ ,  $D\xi\left(t\right)$ ,  $K\left(t,s\right)$ .

Найдём математическое ожидание в момент t. По свойствам

$$m(t) = M\xi(t) = M(U\cos\theta t + V\sin\theta t) = \cos\theta t \cdot MU + \sin\theta t \cdot MV = 0.$$

Можно сделать преобразование  $U\cos\theta t + V\sin\theta t = C\sin(\theta t + \omega)$ , где  $C = \sqrt{U^2 + V^2}$ . Траектории такого процесса изображены на рисунке 18: график синуса сжимается к оси ординат, когда модули случайных величин U и V растут.



Рис. 18: Траектория процесса

Найдём дисперсию в момент t. По свойствам

$$D\xi(t) = D(U\cos\theta t + V\sin\theta t) = \cos^2\theta t \cdot DU + \sin^2\theta t \cdot DV =$$

Подставим известные значения дисперсии

$$=\cos^2\theta t \cdot \sigma^2 + \sin^2\theta t \cdot \sigma^2 = \sigma^2 \left(\cos^2\theta t + \sin^2\theta t\right) = \sigma^2.$$

Ковариационная функция считается по определению

$$K(t,s) = M\xi(t)\xi(s) - M\xi(t)M\xi(s) =$$

Подставим выражения для случайного процесса в первое слагаемое, а второе равно нулю

$$= M \left[ (U \cos \theta t + V \sin \theta t) \cdot (U \cos \theta s + V \sin \theta s) \right] =$$

Раскроем скобки

$$= M(U^{2}\cos\theta t \cdot \cos\theta s + UV\cos\theta t \cdot \sin\theta s + VU\sin\theta t \cdot \cos\theta s + VU\sin\theta t \cdot \cos\theta s + VU\sin\theta t \cdot \sin\theta s) = DU \cdot \cos\theta t \cdot \cos\theta s + MU \cdot MV \cdot \cos\theta t \cdot \sin\theta s + MV \cdot MU \cdot \sin\theta t \cdot \cos\theta s + DV \cdot \sin\theta t \cdot \sin\theta s = \sigma^{2}\cos\theta t \cdot \cos\theta s + \sigma^{2}\sin\theta t \cdot \sin\theta s = \sigma^{2}\cdot(\cos\theta t \cdot \cos\theta s + \sin\theta t \cdot \sin\theta s) = \sigma^{2}\cos(\theta t - \theta s) = \sigma^{2}\cos[\theta(t - s)].$$

#### 2.14

Задание. Определите математическое ожидание, дисперсию и ковариационную функцию процесса

$$\xi(t) = 2u \sin \nu t + 3vt^2 + 5, t \in T,$$

где  $\nu$  — известный неслучайный параметр, а u,v — случайные величины с известными характеристиками:

$$Mu = 1$$
,  $Mv = 2$ ,  $Du = 0.1$ ,  $Dv = 0.9$ ,  $cov(u, v) = -0.3$ .

Peшeнue. Нужно найти m(t),  $D\xi(t)$ , K(t,s).

Найдём математическое ожидание в момент t. По свойствам

$$m(t) = M(2u\sin\nu t + 3vt^2 + 5) = 2\sin\nu t \cdot Mu + 3t^2Mv + 5 = 2\sin\nu t + 6t^2 + 5.$$

Траектория такого процесса изображена на рисунке 19 при  $\nu=1,\,u=1,\,v=2.$ 

Ковариационная функция считается по определению

$$K(t,s) = M\xi(t)\xi(s) - M\xi(t) \cdot M\xi(s) =$$



Рис. 19: Траектория процесса

Подставим выражения для случайного процесса и его математические ожидания

$$= M \left[ \left( 2u\sin\nu t + 3vt^2 + 5 \right) \left( 2u\sin\nu s + 3vs^2 + 5 \right) \right] - \left( 2\sin\nu t + 6t^2 + 5 \right) \left( 2\sin\nu s + 6s^2 + 5 \right) =$$

$$= M \left( 4u^2\sin\nu t \cdot \sin\nu s + 6uv\sin\nu t \cdot s^2 + 10u\sin\nu t + 6vt^2u\sin\nu s + 9v^2t^2s^2 + 15vt^2 + 10u\sin\nu s + 15vs^2 + 25 \right) - 4\sin\nu t \cdot \sin\nu s - 12\sin\nu t \cdot s^2 - 10\sin\nu t -$$

$$-12t^2\sin\nu s - 36t^2s^2 - 30t^2 - 10\sin\nu s - 30s^2 - 25 =$$

$$= 4\sin\nu t \cdot Mu^2 + 6t^2\sin\nu s \cdot M \left( uv \right) + 10\sin\nu t \cdot Mu + 6t^2\sin\nu s \cdot M \left( uv \right) +$$

$$+9t^2s^2Mv^2 + 15t^2Mv + 10\sin\nu s \cdot Mu + 15s^2 \cdot Mv + 25 - 4\sin\nu t \cdot \sin\nu s -$$

$$-12\sin\nu t \cdot s^2 - 10\sin\nu t - 12t^2\sin\nu s - 36t^2s^2 - 30t^2 - 10\sin\nu s - 30s^2 - 25 =$$

Вычислим вторые моменты

$$Mu^2 = Du + (Mu)^2 = 0.1 + 1 = 1.1, Mv^2 = Dv + (Mv)^2 = 0.9 + 4 = 4.9.$$

По определению ковариации  $cov(u, v) = M(uv) - Mu \cdot Mv$ , откуда

$$M(uv) = cov(u, v) + Mu \cdot Mv = -0.3 + 1 \cdot 2 = 2 - 0.3 = 1.7.$$

Подставим полученные значения в функцию ковариации

$$= 4 \sin \nu t \cdot \sin \nu s \cdot 1.1 + 6 \sin \nu t \cdot s^2 \cdot 1.7 + 10 \sin \nu t + 6t^2 \sin \nu s \cdot 1.7 + \\ +9t^2 s^2 \cdot 4.9 + 15t^2 \cdot 2 + 10 \sin \nu s + 15s^2 \cdot 2 - 4 \sin \nu t \cdot \sin \nu s - 12 \sin \nu t \cdot s^2 - \\ -10 \sin \nu t - 12t^2 \cdot \sin \nu s - 36t^2 s^2 - 30t^2 - 10 \sin \nu s - 30s^2 = \\ = 0.4 \sin \nu t \cdot \sin \nu s - 1.8 \sin \nu t \cdot s^2 - 1.8t^2 \sin \nu s + 8.1t^2 s^2.$$

Найдём дисперсию в момент t. Из формулы для ковариации

$$D\xi(t) = K(t,t) = 0.4\sin^2\nu t - 3.6\sin\nu t \cdot t^2 + 8.1t^4.$$

#### 2.15

Задание. Найдите ковариационную функцию процесса

$$Y(t) = \psi_1(t) X_1 + \ldots + \psi_n(t) X_n,$$

где  $\psi_1, \ldots, \psi_n$  — произвольные числовые функции от t, а  $X_1, \ldots, X_n$  — некоррелируемые случайные величины с дисперсиями  $D_1, \ldots, D_n$ .

Решение. Нужно найти

$$K(t,s) = cov(\psi_1(t) X_1 + ... + \psi_n(t) X_n, \psi_1(s) X_1 + ... + \psi_n(s) X_n) =$$

Распишем по определению

$$= M [(\psi_{1}(t) X_{1} + \dots + \psi_{n}(t) X_{n}) (\psi_{1}(s) X_{1} + \dots + \psi_{n}(s) X_{n})] -$$

$$-M (\psi_{1}(t) X_{1} + \dots + \psi_{n}(t) X_{n}) \cdot M (\psi_{1}(s) X_{1} + \dots + \psi_{n}(s) X_{n}) =$$

$$= \sum_{i,j=1}^{n} \psi_{i}(t) \psi_{j}(s) M (X_{i}X_{j}) - \sum_{i,j=1}^{n} \psi_{i}(t) \psi_{j}(s) MX_{i} \cdot MX_{j} =$$

$$= \psi_{1}(t) \psi_{1}(s) DX_{1} + \dots + \psi_{n}(t) \psi_{n}(s) DX_{n} =$$

$$= \psi_{1}(t) \psi_{1}(s) D_{1} + \dots + \psi_{n}(t) \psi_{n}(s) D_{n}.$$

#### 2.16

3адание. Пусть  $\eta$  и  $\zeta$  — независимые нормально распределённые случайные величины с нулевым математическим ожиданием и дисперсиями 1/2. Найдите конечномерные распределения случайного процесса

$$\xi(t) = \frac{\eta + \zeta}{t}, \ t > 0.$$

Решение. Для произвольных натуральных  $n \ge 1$ , произвольных моментов времени  $t_1, \ldots, t_n \in T$  и произвольных действительных чисел  $x_1, \ldots, x_n$  находим

$$F_{t_1,t_2,...,t_n}(x_1,x_2,...,x_n) = P\{\xi(t_1) \le x_1,\xi(t_2) \le x_2,...,\xi(t_n) \le x_n\} =$$

Подставляем выражения для случайного процесса

$$= P\left(\frac{\eta + \zeta}{t_1} \le x_1, \frac{\eta + \zeta}{t_2} \le x_2, \dots, \frac{\eta + \zeta}{t_n} \le x_n\right) =$$

Переносим моменты времени вправо

$$= P(\eta + \zeta \le x_1 t_1, \eta + \zeta \le x_2 t_2, \dots, \eta + \zeta \le x_n t_n) =$$

Независимые случайные величины  $\eta$  и  $\zeta$  имеют нормальное распределение с параметрами a=0 и

$$\sigma^2 = \frac{1}{2}.$$

Их сумма имеет стандартное нормальное распределение. Пусть

$$\eta + \zeta = X \sim N(0,1)$$
.

Тогда

$$= P\left(X \le x_1 t_1, X \le x_2 t_2, \dots, X \le x_n t_n\right) = P\left(X \le \min_{i=\overline{1,n}} x_i t_i\right) =$$

Запишем через плотность

$$= \int_{-\infty}^{z} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{y^2}{2}} dy,$$

где обозначено

$$z = \min_{i = 1, n} x_i t_i$$

#### 2.17

 $3 a \partial a n u e$ . Найдите характеристическую функцию случайной величины  $\xi\left(\tau\right)$ , где  $\{\xi\left(t\right),\ ,t\geq0\}$  — процесс из предыдущей задачи, а  $\tau$  — независимая от  $\xi$  случайная величина, которая принимает значения +1 и -1 с вероятностями 1/2.

Решение.

$$\xi\left(t\right) = \frac{\eta + \zeta}{t}.$$

Задана случайная величина

$$\tau = \begin{cases} 1, & \frac{1}{2}, \\ -1, & \frac{1}{2}. \end{cases}$$

Интересует

$$\varphi_{\xi(\tau)}(\lambda) = Me^{i\xi(\tau)\lambda} = Me^{i\cdot\frac{\eta+\zeta}{\tau}\cdot\lambda} =$$

Как и в предыдущей задаче  $\eta + \zeta = X \sim N(0,1)$ . Получаем

$$= M e^{i \cdot \frac{X}{\tau} \cdot \lambda} = M e^{-\frac{\lambda^2}{2\tau^2}} = e^{-\frac{\lambda^2}{2}}.$$

#### 2.18

Задание. Пусть  $\xi$  и  $\eta$  — случайные величины, причём  $\eta$  имеет симметричное относительно нуля распределение и  $P\left(\eta=0\right)=0$ . Найдите вероятность того, что реализации случайного процесса  $\zeta\left(t\right)=\xi+t\left(\eta+t\right),\,t\geq0$  возрастают.

Peшение. Известно, что траектории процесса возрастают по t при  $t \geq 0.$ 



Рис. 20: Траектория процесса

Реализация такого процесса выглядит как парабола (рис. 20) с вершиной в точке с координатами

$$t_0 = -\frac{\eta}{2}, \, \zeta_0 = t_0^2 + \eta t_0 + \xi = \frac{\eta^2}{4} - \frac{\eta^2}{2} + \xi = \xi - \frac{\eta^2}{4}$$

Это случайная величина, так что

$$P\{\zeta(t) \ge 0, t \ge 0\} = P\{\xi + t(\eta + t) \ge 0, t \ge 0\} =$$

= P(вершина параболы  $\zeta = t^2 + \eta t + \xi$  лежит слева от нуля) =

$$= P\left(-\frac{\eta}{2} \le 0\right) = P\left(\eta \ge 0\right) =$$

Случайная величина  $\eta$  имеет симметричное распределение

$$=\frac{1}{2}.$$

#### 2.19

Задание. Случайный эксперимент состоит в двухразовом подбрасывании монеты. Обозначим через  $\omega=(\omega_1,\omega_2)$  результат эксперимента и обозначим процессы  $\{X(t), 0 \leq t < 2\}$  и  $\{Y(t), 0 \leq t < 2\}$  следующим образом:

$$X\left(t\right)=\mathbb{1}_{\left[0,1\right)}\left(t\right)\cdot\mathbb{1}\left\{ \omega_{1}=P\right\} +\mathbb{1}_{\left[1,2\right)}\left(t\right)\cdot\mathbb{1}\left\{ \omega_{2}=P\right\} ,\ 0\leq t<2,$$
 
$$Y\left(t\right)=1-X\left(t\right) ,\ 0\leq t<2.$$

Докажите, что процессы X(t) и Y(t) имеют одинаковые конечномерные распределения, но не являются стохастически эквивалентными.

Решение. Рассматривается 2 процесса. Процессы заданы на  $t \in [0,2)$ . Это разные функции. Вероятность

$$P\{X(t) \neq Y(t)\} = P\{X(t) \neq 1 - X(t)\} = 1,$$

а это значит, что процессы с вероятностью 1 не совпадают. Зафиксируем несколько точек  $t_1,t_2,\ldots,t_n$ . Обозначим через  $t_{i1},t_{i2},\ldots,t_{ik}$  моменты t, которые лежат между 0 и 1, и  $t_{j1},t_{j2},\ldots,t_{j(n-k)}$  — все остальные. Найдём

вероятность

$$P\{X(t_1) = x_1, \dots, X(t_n) = x_n\} =$$

$$= P\{X(t_{i1}) = x_{i1}, \dots, X(t_{ik}) = x_{ik}, X(t_{j1}) = x_{j1}, \dots,$$

$$X(t_{j(n-k)}) = x_{j(n-k)}\} =$$

$$= P(\mathbb{1}\{\omega_1 = P\} = x_{i1}, \dots, \mathbb{1}\{\omega_1 = P\} = x_{ik},$$

$$\mathbb{1}\{\omega_2 = P\} = x_{j1}, \dots, \mathbb{1}\{\omega_2 = P\} = x_{j(n-k)}\}.$$

Рассматриваем только случай, когда  $x_{i1},\dots,x_{ik}$  одинаковые, и

$$x_{j1},\ldots,x_{j(n-k)}$$

одинаковые.

$$P\{X(t_1) = x_1, \dots, X(t_n) = x_n\} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{4}.$$

Аналогично

$$P\{Y(t_1) = x_1, \dots, Y(t_n) = x_n\} = \frac{1}{4}.$$

У этих процессов одинаковые конечномерные распределения.

# Занятие 3. Процесс Пуассона

### Контрольные вопросы и задания

Приведите определение процесса Пуассона.

$$\{N(t), t \geq 0\}$$
 — процесс Пуассона, если

- 1. N(0) = 0;
- 2. при  $t_1 < t_2 < \ldots < t_n$  события

$$N(t_1), N(t_2) - N(t_1), \dots, N(t_n) - N(t_{n-1})$$

- независимые;
- 3. число событий на интервале зависит только от длины интервала, то есть есть однородность приращений

$$N(t+s) - N(t) \stackrel{d}{=} N(s) \sim Pois(\lambda s)$$
.

#### Запишите конечномерные распределения процесса Пуассона.

Одномерные распределения

$$P\left\{N\left(t\right) = k\right\} = e^{-\lambda t} \cdot \frac{\left(\lambda t\right)^k}{k!}.$$

Двумерные распределения:  $t_1 < t_2$ . Перейдём к приращениям

$$P\{N(t_1) = k_1, N(t_2) = k_2\} = P\{N(t_1) = k_1, N(t_2) - N(t_1) = k_2 - k_1\} =$$

Случайная величина  $N(t_1) \sim Pois(\lambda t_1)$ , а  $N(t_2) - N(t_1) \sim Pois(\lambda (t_2 - t_1))$ . Совместная вероятность — это произведение вероятностей

$$= e^{-\lambda t_1} \cdot \frac{(\lambda t_1)^{k_1}}{k_1!} \cdot e^{-\lambda (t_2 - t_1)} \cdot \frac{(\lambda (t_2 - t_1))^{k_2 - k_1}}{(k_2 - k_1)!}.$$



Рис. 21: График пуассоновского процесса

#### Какой вид имеют траектории процесса Пуассона?

Траектория изображена на рисунке 21.

#### Какое содержание имеет параметр процесса Пуассона?

 $N\left(t\right)$  — число событий, произошедших до момента времени t.

## Аудиторные задачи

3.2

3 a d a n u e. Пусть  $\{N\left(t\right),\,t\geq0\}$  — процесс Пуассона с интенсивностью  $\lambda=2.$ 

Вычислите вероятности:

- a) P(N(6) = 3);
- b) P(N(6) = 3, N(9) = 7, N(15) = 10);
- c)  $P(N(6) = 3 \mid N(9) = 7);$
- d) P(N(9) = 7 | N(6) = 3).

Решение.

а)  $N(6) \sim Pois(6 \cdot 2)$ , поэтому

$$P(N(6) = 3) = \frac{12^3}{3!} \cdot e^{-12};$$

b) нужно перейти к приращениям, потому что они независимы

$$\begin{split} P\left(N\left(6\right)=3,\ N\left(9\right)=7,\ N\left(15\right)=10\right)=\\ =P\left\{N\left(6\right)=3,\ N\left(9\right)-N\left(6\right)=4,\ N\left(15\right)-N\left(9\right)=3\right\}=\\ =\left(\frac{12^{3}}{3!}\cdot e^{-12}\right)\cdot\left(\frac{6^{4}}{4!}\cdot e^{-6}\right)\cdot\left(\frac{12^{3}}{3!}\cdot e^{-12}\right); \end{split}$$

с) по определению условной вероятности

$$P(N(6) = 3 \mid N(9) = 7) = \frac{P(N(6) = 3, N(9) = 7)}{P(N(9) = 7)} = \frac{\frac{12^{3}}{3!} \cdot e^{-12} \cdot \frac{6^{4}}{4!} \cdot e^{-6}}{\frac{18^{7}}{7!} \cdot e^{-18}} = \frac{12^{3} \cdot 6^{4} \cdot 7!}{3! \cdot 4! \cdot 18^{7}};$$

d) аналогично предыдущему пункту

$$\begin{split} &P\left(N\left(9\right)=7\mid N\left(6\right)=3\right)=\frac{P\left(N\left(9\right)=7,\,N\left(6\right)=3\right)}{P\left(N\left(6\right)=3\right)}=\\ &=\frac{\frac{12^{3}}{3!}\cdot e^{-12}\cdot \frac{6^{4}}{4!}\cdot e^{-6}}{\frac{12^{3}}{3!}\cdot e^{-12}}=\frac{6^{4}}{4!}\cdot e^{-6}=\frac{P\left(N\left(6\right)=3\right)P\left(N\left(3\right)=4\right)}{P\left(N\left(6\right)=3\right)}. \end{split}$$

3.3

3 a d a n u e. Пусть  $\{N\left(t\right),\,t\geq0\}$  — процесс Пуассона с интенсивностью  $\lambda.$  Вычислите условное математическое ожидание  $M\left[N\left(s\right)\mid N\left(t\right)\right]$  для

$$0 \le s \le t$$
.

Решение. Что ж такое условное математическое ожидание?  $N\left(s\right)$  и  $N\left(t\right)$  — дискретные величины, то есть

$$M[N(s) | N(t)] = \sum_{l=0}^{\infty} l \cdot P\{N(s) = l | N(t) = k\}.$$

Отдельно посчитаем условную вероятность, а потом по ней возьмём математическое ожидание

$$P\left\{ N\left(s\right) = l \mid N\left(t\right) = k \right\} = \frac{P\left\{ N\left(t\right) - N\left(s\right) = k - l \right\} P\left\{ N\left(s\right) = l \right\}}{P\left\{ N\left(t\right) = k \right\}} =$$

подставляем пуассоновские вероятности

$$=\frac{\frac{\left[\lambda(t-s)\right]^{k-l}}{(k-l)!}\cdot e^{-\lambda(t-s)}}{\frac{(\lambda t)^k}{k!}\cdot e^{-\lambda t}}\cdot \frac{\left(\lambda s\right)^l}{l!}\cdot e^{-\lambda l}=\frac{k!\left(t-s\right)^{k-l}s^l}{(k-l)!l!t^k}=C_k^l\cdot \left(\frac{t-s}{t}\right)^{k-l}\cdot \left(\frac{s}{t}\right)^l.$$

Имеем биномиальное распределение с параметрами k и  $\frac{s}{t}$ . Вывод: при условии  $N\left(t\right)=k$  мы нашли распределение

$$N\left(s\right) \sim B\left(k, \frac{s}{t}\right)$$
.

Условное математическое ожидание

$$M\left[N\left(s\right)|N\left(t\right)=k\right]=\frac{ks}{t}.$$

Ответ:  $\frac{N(t) \cdot s}{t}$ . Куда пропала сумма?

$$M\left[ N\left( s\right) \mid N\left( t\right) =k\right] =\sum_{l}l\cdot P\left[ N\left( s\right) =l\mid N\left( t\right) =k\right] =% \frac{1}{N}\left[ N\left( s\right) \mid N\left( t\right) =k\right] =N\left( s\right)$$

Нашли эту вероятность

$$= \sum_{l} l \cdot P\left\{Bin\left(k, \frac{s}{t}\right) = l\right\} = MBin\left(k, \frac{s}{t}\right) = k \cdot \frac{s}{t}.$$

Условное математическое ожидание — это математическое ожидание по условному распределению.

#### 3.4

 $3a\partial$ ание. Пусть  $N=\{N\left(t\right),\,t\geq0\}$ — процесс Пуассона с интенсивностью  $\lambda$ . Найдите вероятность того, что первый прыжок процесса N произошёл до момента времени  $s\in[0,t]$  при условии, что на отрезке [0,t] произошло ровно n прыжков.

Pешение. Нужно найти вероятность P(первый прыжок произошёл до момента  $s \in [0,t] | N(t) = n$ ). Нужно это условие переписать через пуассоновский процесс. Получаем P(первый прыжок произошёл до момента  $s \in [0,t] | N(t) = n$ ) =  $P\{N(s) \ge 1 | N(t) = n\}$ . Значения зависимые

$$P\{N(s) > 1 \mid N(t) = n\} = 1 - P\{N(s) = 0 \mid N(t) = n\} = 0$$

Условное распределение биномиальное

Изобразим процесс на графике 22.

$$= 1 - P\left\{Bin\left(n, \frac{s}{t}\right) = 0\right\} = 1 - C_n^0 \cdot \left(\frac{s}{t}\right)^0 \cdot \left(1 - \frac{s}{t}\right)^{n-0} = 1 - \left(1 - \frac{s}{t}\right)^n.$$

#### 3.5

 $3a\partial aниe$ . Пусть  $N=\{N\left(t\right),\,t\geq0\}$  является процессом Пуассона с параметром  $\lambda$ . Докажите, что при условии, что N имеет ровно 1 прыжок на отрезке [a,b], момент этого прыжка является равномерно распределённой на отрезке [a,b] случайной величиной.

Peшение. Обозначим  $\tau$  — момент прыжка на отрезке [a,b]. Нужно найти  $P\left\{ \tau \leq t \mid N\left(b\right)-N\left(a\right)=1\right\} = P\left\{ N\left(t\right)-N\left(a\right)=1 \mid N\left(b\right)-N\left(a\right)=1\right\}.$ 

У пуассоновского процесса есть однородность приращений

$$P\{N(t) - N(a) = 1 \mid N(b) - N(a) = 1\} = P\{N(t - a) = 1 \mid N(b - a) = 1\} = P\{Bin\left(1, \frac{t - a}{b - a}\right) = 1\} = P\{A(t - a) = 1 \mid A(t - a) = 1\} = P\{A(t - a) = 1 \mid A(t - a) = 1\} = P\{A(t - a) = 1 \mid A(t - a) = 1\} = P\{A(t - a) = 1 \mid A(t - a) = 1\} = P\{A(t - a) = 1 \mid A(t - a) = 1\} = P\{A(t - a) = 1 \mid A(t - a) = 1\} = P\{A(t - a) = 1 \mid A(t - a) = 1\} = P\{A(t - a) = 1 \mid A(t - a) = 1\} = P\{A(t - a) = 1 \mid A(t - a) = 1\} = P\{A(t - a) = 1 \mid A(t - a) = 1\} = P\{A(t - a) = 1 \mid A(t - a) = 1\} = P\{A(t - a) = 1 \mid A(t - a) = 1\} = P\{A(t - a) = 1 \mid A(t - a) = 1\} = P\{A(t - a) = 1 \mid A(t - a) = 1\} = P\{A(t - a) = 1 \mid A(t - a) = 1\} = P\{A(t - a) = 1 \mid A(t - a) = 1\} = P\{A(t - a) = 1 \mid A(t - a) = 1\} = P\{A(t - a) \mid$$

Это бернуллиевская величина

$$=\frac{t-a}{b-a}.$$

Получилось равномерное распределение, что и требовалось доказать.



Рис. 22: График пуассоновского процесса

3.6

 $3 a \partial a n u e$ . Пусть  $\{ \tau_k \}_{k \geq 1}$  — последовательность независимых показательно распределённых случаных величин с параметром  $\lambda$ . Положим

$$T_0 = 0, T_n = \sum_{k=1}^{n} \tau_k, n \ge 1; \nu(t) = \max(n : T_n \le t), t \ge 0.$$

а) Докажите, что

$$\lim_{n \to \infty} \frac{T_n}{n} = \frac{1}{\lambda}$$

почти наверное.

- b) Докажите, что случайная величина  $au_1 = T_{\nu(t)+1} t$  имеет показательное распределение с параметром  $\lambda$ .
- с) Докажите, что  $\{\nu\left(t\right),\,t\geq0\}$  является процессом Пуассона с интенсивностью  $\lambda.$

 $Peшeнue. \ \nu \left( t 
ight) = \max \left( n \, : \, T_n \leq t 
ight) -$  случайный процесс.

Посмотрим, как этот процесс выглядит (рис. 23).

 $T_n$  — это накопительные суммы.

В момент  $T_1$  только  $T_1 \leq t,$  то есть от  $T_1$  до  $T_2$  значение процесса будет равно единице.



Рис. 23: График процесса

Тут расставили стрелочки, то ест  $\nu$  — это непрерывная справа функция. То есть  $\nu$  — это модификация пуассоновского процесса. Конечномерные распределения несут ещё не всю информацию.

а) Нужно доказать, что

$$\lim_{n \to \infty} \frac{T_n}{n} = \frac{1}{\lambda}$$

почти наверное.

Это равенство — это просто закон больших чисел, потому что

$$\frac{1}{n}\sum_{k=1}^{n}\tau_{k}=T_{n}\to M\tau_{1}=\frac{1}{\lambda}.$$

Сумма  $T_n$  сходится к бесконечности. Это нужно для того, чтобы определить процесс на всей оси. То есть вывод из пункта а) следующий

$$T_n = n \cdot \frac{T_n}{n} \to \infty \cdot \frac{1}{\lambda} = \infty$$

и  $\nu(t)$  определено при всех t.

b)  $\tilde{\tau_1}$  — это величина до следующего прыжка.

Этот пункт означает, что процесс  $\nu$  имеет однородные приращения.

Докажем, чо  $\tilde{\tau_1}$  имеет действительно показательное распределение. Проще всего для показательного распределения посчитать

$$P(\tilde{\tau_1}) = 1 - F = 1 - (1 - e^{-\lambda s}) = e^{-\lambda s},$$

где F — функция распределения. Вопрос: есть ли такое равенство.

Значит,  $P\left(\tilde{\tau_1}>s\right)=P\left(T_{\nu(t)+1}>t+s\right)$ . Величина T берётся в случайный момент. Такая вероятность может быть записана через сумму по всем возможным T, то есть

$$P(T_{\nu(t)+1} > t + s) = \sum_{n=0}^{\infty} P(T_n \le t < T_{n+1}, T_{n+1} > t + s) =$$

Одно условие убирается

$$= \sum_{k=0}^{\infty} P(T_n \le t, T_{n+1} \le t + s) =$$

Момент  $T_{n+1}$  — это момент следующего скачка после  $T_n$ . Тогда

$$= \sum_{n=0}^{\infty} P(T_n \le t, T_n + \tau_{n+1} > t + s) =$$

$$= \sum_{n=0}^{\infty} P\{T_n \le t, \tau_{n+1} \ge (t - T_n) + s\} =$$

Моменты  $au_{n+1}$  и  $T_n$  — независимые величины.

$$= \sum_{n=0}^{\infty} MP \left[ T_n \le t, \ \tau_{n+1} > (t - T_n) + s \mid T_n \right] =$$

Вспомним, какая вероятность  $P(\tau > x) = e^{-\lambda x}$ . Тогда

$$P(\tau > x + y) = e^{-\lambda(x+y)} = e^{-\lambda x}e^{-\lambda y}$$
.

Для показательных величин выполнено соотношение

$$P(\tau > x + y) = e^{-\lambda y} P(\tau > x)$$

— свойство отсутствия последействия.

$$= \sum_{n=0}^{\infty} e^{-\lambda s} P(T_n \le t, \tau_{n+1} > t - T_n) = e^{-\lambda s} \sum_{n=0}^{\infty} P(T_n \le t < T_{n+1}) =$$

Такая сумма равна единице, потому что t всегда попадает между  $T_n$  и  $T_{n+1}$  при каком-то n, потому

$$=e^{-\lambda s}$$
.

так что такая величина  $ilde{ au_1}$  действительно имеет показательное распределение.

c) Найдём конечномерные распределения  $\nu\left(t\right)$ . Имеем

$$P \left\{ \nu \left( t_{1} \right) = k_{1}, \nu \left( t_{2} \right) = k_{2}, \dots, \nu \left( t_{n} \right) = k_{n} \right\} =$$

$$= P \left( \sum_{l=1}^{k_{1}} \tau_{l} \leq t_{1} < \sum_{l=1}^{k_{1}+1} \tau_{l}, \dots, \sum_{l=1}^{k_{n}} \tau_{l} \leq t_{n} < \sum_{l=1}^{k_{n}+1} \tau_{l} \right) =$$

$$= \int \dots \int \lambda^{k_{n}+1} e^{-\lambda \left( x_{k_{1}} + \dots + x_{k_{n}} + 1 \right)} dx_{k_{n}+1} \dots dx_{1} =$$

$$= \lambda^{k_{n}+1} \cdot \int \dots \int e^{-\lambda \left( x_{k_{1}} + \dots + x_{k_{n}} \right)} e^{-\lambda \left( x_{k_{1}} + \dots + x_{k_{n}} \right)} \times$$

$$\times \int e^{-\lambda x_{k_{n}+1}} dx_{k_{n}+1} \dots dx_{1} =$$

$$t - \sum_{l=1}^{k_{n}} x_{i}$$

Возьмём последний интеграл

$$\int_{t-\sum_{i=1}^{k_n} x_i} e^{-\lambda x_{k_n+1}} dx_{k_n+1} = -\frac{1}{\lambda} \cdot e^{-\lambda x_{k_n+1}} \Big|_{t-\sum_{i=1}^{k_n} x_i}^{+\infty}.$$

Подставляем и получаем

$$= \frac{\lambda^{k_n+1}}{\lambda} \int \cdots \int_{k_n, 0 < x_{k_1} + \dots + x_{k_n} \le t} e^{-\lambda \sum_{i=k_1}^{k_n} x_i} e^{-\lambda t + \lambda \sum_{i=k_1}^{k_n} x_i} dx_{k_n} \dots dx_{k_1} =$$

$$= \lambda^{k_n} e^{-\lambda t} \int \cdots \int_{i=k_1}^{k_n} dx_{k_n} \dots dx_{k_1} =$$

$$0 < \sum_{i=k_1}^{k_n} x_i \le 1$$

Чтобы понять, чему будет равен этот интеграл, рассмотрим частные случаи:

#### (а) когда есть двойной интеграл

$$\iint_{0 < x_1 + x_2 \le t} dx_2 dx_1 = \int_0^t \int_0^{t-x_1} dx_2 dx_1 = \int_0^t x_2 \Big|_0^{t-x_1} dx_1 =$$

$$= \int_0^t (t - x_1) dx_1 = t \int_0^t dx_1 - \int_0^t x_1 dx_1 = t^2 - \frac{x^2}{2} \Big|_0^t = t^2 - \frac{t^2}{2} =$$

$$= \frac{t^2}{2} = \frac{t^2}{2!};$$

#### (b) когда есть тройной интеграл

$$\iiint_{0 < x_1 + x_2 + x_3 \le t} dx_3 dx_2 dx_1 = \int_0^t \int_0^{t - x_1} \int_0^{t - x_1 - x_2} dx_3 dx_2 dx_1 =$$

$$= \int_0^t \int_0^t (t - x_1 - x_2) dx_2 dx_1 =$$

$$= \int_0^t \left( t \int_0^{t - x_1} dx_2 - x_1 \int_0^{t - x_1} dx_2 - \int_0^{t - x_1} x_2 dx_2 \right) dx_1 =$$

$$= \int_0^t \left[ t (t - x_1) - x_1 (t - x_1) - \frac{(t - x_1)^2}{2} \right] dx_1 =$$

$$= \int_0^t \frac{2t^2 - 2tx_1 - 2tx_1 + 2x_1^2 - t^2 + 2tx_1 - x_1^2}{2} dx_1 \times$$

$$\times \int_0^t \frac{t^2 - 2x_1 t + x_1^2}{2} dx_1 = \int_0^t \frac{(t - x_1)^2}{2} dx_1 = -\frac{1}{2} \cdot \frac{(t - x_1)^3}{3} \Big|_0^t =$$

$$= \frac{t^3}{2 \cdot 3} = \frac{t^3}{3!}.$$

Значит,

$$\int \cdots \int dx_{k_n} \dots dx_{k_1} = \frac{t^{k_n}}{k_n!}.$$

$$0 < \sum_{i=k_1}^{k_n} x_i \le 1$$

Тогда вероятность равна

$$=\frac{\lambda^{k_n}e^{-\lambda t}t^{k_n}}{k_n!}=\frac{(\lambda t)^{k_n}}{k_n!}\cdot e^{-\lambda t}.$$

Получился процесс Пуассона с интенсивностью  $\lambda$ .

#### 3.7

 $3 a \partial a n u e$ . Пусть  $N=\{N\left(t\right),\,t\geq0\}$  — процесс Пуассона с параметром  $\lambda$  и пусть  $\{Y_n\}_{n\geq1}$  — независимая от N последовательность независимых бернуллиевских случайных величин с парметром  $p\in(0,1)$ . Положим

$$S_n = Y_1 + \ldots + Y_n.$$

Докажите, что процесс  $\xi = \{S_{N(t)}, t \geq 0\}$  является процессом Пуассона с параметром  $\lambda t$ .

Решение. Пуассоновский процесс

$$N\left(t\right) = \sum_{n=1}^{N(t)} 1$$

— число событий до момента  $N\left(t\right)$ . В  $\xi$  складываем не 1, а  $Y_{i}=0$  или 1.

Начнём с того, что посчитаем одномерные распределения и посмотрим, что это тоже пуассоновские величины. Есть сумма случайного числа слагаемых. Нужно перебирать все возможные значения  $N\left(t\right)$ . Имеем

$$P\left\{S_{N(t)} = k\right\} = P\left\{Y_1 + \dots + Y_{N(t)} = k\right\} =$$
  
=  $\sum_{n=0}^{\infty} P\left\{N(t) = n, Y_1 + \dots + Y_n = k\right\} =$ 

Сумма  $Y_1 + \ldots + Y_n$  — биномиальная величина

$$= \sum_{n=k}^{\infty} \frac{(\lambda t)^n}{n!} \cdot e^{-\lambda t} \cdot C_n^k p^k (1-p)^{n-k} =$$

Преобразуем

$$=e^{-\lambda t}p^{k}\cdot\sum_{n=k}^{\infty}\frac{\left(\lambda t\right)^{n}}{n!}\cdot C_{n}^{k}\left(1-p\right)^{n-k}=$$

Распишем  $C_n^k$  явно

$$= e^{-\lambda t} p^{k} \cdot \sum_{n=k}^{\infty} \frac{(\lambda t)^{n}}{n!} \cdot \frac{n!}{k! (n-k)!} \cdot (1-p)^{n-k} = \frac{e^{-\lambda t} p^{k}}{k!} \cdot \sum_{n=k}^{\infty} \frac{(\lambda t)^{n+k} (1-p)^{n-k}}{(n-k)!} = \frac{e^{-\lambda t} p^{k}}{n!} \cdot \frac{(\lambda t)^{n+k}}{(n-k)!} = \frac{e^{-\lambda t} p^{k}}{n!} \cdot \frac{(\lambda t)$$

Имеем ряд для экспоненты. Заменим n-k на новый индекс суммирования

$$=\frac{e^{-\lambda t}p^k}{k!}\cdot\sum_{n=0}^{\infty}\frac{\left(\lambda t\right)^{n+k}\left(1-p\right)^n}{n!}=$$

Выносим  $(\lambda t)^k$  за знак суммы

$$=\frac{e^{-\lambda t}p^{k}\left(\lambda t\right)^{k}}{k!}\cdot\sum_{n=0}^{\infty}\frac{\left(\lambda t\right)^{n}\left(1-p\right)^{n}}{n!}=\frac{e^{-\lambda t}\left(p\lambda t\right)^{k}}{k!}\cdot e^{\lambda t\left(1-p\right)}=\frac{e^{-\lambda pt}\left(\lambda pt\right)^{k}}{k!}$$

пуассоновская вероятность.

Вывод:  $S_{N(t)} \sim Pois(\lambda pt)$ , то есть у такого процесса одномерные распределения такие же, как у пуассоновского с параметром  $\lambda pt$ .

# Домашнее задание

#### 3.11

 $\it 3adanue$ . Пусть  $N=\{N\left(t\right),\,t\geq0\}$  — процесс Пуассона с интенсивностью  $\lambda=5$ . Вычислите вероятности:

- a)  $P(N(2) \ge 3, N(5) \le 4);$
- b)  $P(N(2) \ge 3, N(3) \ge 4, N(5) \le 3);$
- c)  $P(N(2) = 3, N(3) = 5, N(4) \le 6);$
- d)  $P(N(2) = 3 \mid N(3) = 5);$
- e)  $P(N(3) = 5 \mid N(2) = 3)$ .

Решение.

а) Рассмотрим все возможные случаи

$$P(N(2) \ge 3, N(5) \le 4) =$$

$$= P\{N(2) = 3, N(5) = 3\} + P\{N(2) = 3, N(5) = 4\} +$$

$$+ P\{N(2) = 4, N(5) = 4\} =$$

Нужно перейти к приращениям, потому что они независимы

$$\begin{split} &= P\left\{N\left(2\right) = 2,\,N\left(5\right) - N\left(2\right) = 3 - 3\right\} + \\ &+ P\left\{N\left(2\right) = 3,\,N\left(5\right) - N\left(2\right) = 4 - 3\right\} + \\ &+ P\left\{N\left(2\right) = 4,\,\,N\left(5\right) - N\left(2\right) = 4 - 4\right\} = \\ &= P\left\{N\left(2\right) = 3\right\} P\left\{N\left(3\right) = 0\right\} + P\left\{N\left(2\right) = 3\right\} P\left\{N\left(3\right) = 1\right\} + \\ &+ P\left\{N\left(2\right) = 4\right\} P\left\{N\left(3\right) = 0\right\} = \\ &= \frac{10^3}{3!} \cdot e^{-10} \cdot \frac{15^0}{0!} \cdot e^{-15} + \frac{10^3}{3!} \cdot e^{-10} \cdot \frac{15^1}{1!} \cdot e^{-15} + \\ &+ \frac{10^4}{4!} \cdot e^{-10} \cdot \frac{15^0}{0!} \cdot e^{-15} = \frac{10^3}{3!} \cdot e^{-25} + \frac{10^3}{3!} \cdot e^{-25} \cdot 15 + \frac{10^4}{4!} \cdot e^{-25} = \\ &= \frac{10^3}{3!} \cdot e^{-25} \cdot 16 + \frac{10^4}{4!} \cdot e^{-25}; \end{split}$$

- b) с ростом времени значение процесса Пуассона не должно уменьшаться  $P(N(2) \ge 3, N(3) \ge 4, N(5) \le 3) = 0;$
- с) как в первом пункте рассмотрим все возможные случаи

$$P(N(2) = 3, N(3) = 5, N(4) \le 6) =$$
  
=  $P\{N(2) = 3, N(3) = 5, N(4) = 5\} +$   
+  $P\{N(2) = 3, N(3) = 5, N(4) = 6\} =$ 

Нужно перейти к приращениям, потому что они независимы

$$\begin{split} &= P\left\{N\left(2\right) = 3,\, N\left(3\right) - N\left(2\right) = 5 - 3,\, N\left(4\right) - N\left(3\right) = 5 - 5\right\} + \\ &+ P\left\{N\left(2\right) = 3,\, N\left(3\right) - N\left(2\right) = 5 - 3,\, N\left(4\right) - N\left(3\right) = 6 - 5\right\} = \\ &= P\left\{N\left(2\right) = 3\right\} \cdot P\left\{N\left(1\right) = 2\right\} \cdot P\left\{N\left(1\right) = 0\right\} + \\ &+ P\left\{N\left(2\right) = 3\right\} \cdot P\left\{N\left(1\right) = 2\right\} \cdot P\left\{N\left(1\right) = 1\right\} = \\ &= \frac{10^3}{3!} \cdot e^{-10} \cdot \frac{5^2}{2!} \cdot e^{-5} \cdot \frac{5^0}{0!} \cdot e^{-5} + \frac{10^3}{3!} \cdot e^{-10} \cdot \frac{5^2}{2!} \cdot e^{-5} \cdot \frac{5^1}{1!} \cdot e^{-5} = \\ &= \frac{10^3}{3!} \cdot e^{-20} \cdot \frac{5^2}{2!} + \frac{10^3}{3!} \cdot e^{-20} \cdot \frac{5^3}{2!} = \frac{10^3}{3!} \cdot e^{-20} \cdot \frac{5^2}{2!} \cdot 6; \end{split}$$

d) по определению условной вероятности

$$P(N(2) = 3 \mid N(3) = 5) = \frac{P\{N(2) = 3, N(3) = 5\}}{P\{N(3) = 5\}} =$$

Перейдём к приращениям и подставим выражения для вероятностей

$$=\frac{\frac{10^3}{3!} \cdot e^{-10} \cdot \frac{5^2}{2!} \cdot e^{-5}}{\frac{15^5}{5!} \cdot e^{-15}} =$$

Экспоненты сокращаются

$$=\frac{10^3 \cdot 5^2 \cdot 5!}{3! \cdot 2! \cdot 15^5};$$

е) аналогично предыдущему пункту

$$P(N(3) = 5 | N(2) = 3) = \frac{P\{N(3) = 5, N(2) = 3\}}{P\{N(2) = 3\}} =$$

Перейдём к приращениям

$$= \frac{P\{N(2) = 3, N(1) = 2\}}{P\{N(2) = 3\}} = P\{N(1) = 2\} = \frac{5^2}{2!} \cdot e^{-5}.$$

#### 3.12

3aдание. Пусть  $N = \{N(t), t \ge 0\}$  — процесс Пуассона с интенсивностью  $\lambda = 1$ . Найдите характеристическую функцию случайной величины

$$N(3) - N(2) + N(1)$$
.

 $Peшение.\ N\ (t) \sim Pois\ (t).\$ Процесс Пуассона имеет однородность приращений  $N\ (3) - N\ (2) \sim N\ (3-2) = N\ (1) \sim Pois\ (1),\$ а  $N\ (1) \sim Pois\ (1).$  Приращения  $N\ (3) - N\ (2)$  и  $N\ (1)$  — независимы, следовательно,

$$N(3) - N(2) + N(1) \sim Pois(1+1) = Pois(2)$$
.

Тогда характеристическая функция  $\varphi_{N(3)-N(2)+N(1)}\left(t\right)=e^{2\left(e^{it}-1\right)}$ .

#### 3.13

Задание. Пусть  $N = \{N(t), t \geq 0\}$  — процесс Пуассона с интенсивностью  $\lambda$ . Найдите условную вероятность  $P(N(s) = k \mid N(t) = n)$  при s > t и вычислите условное математическое ожидание  $M[N(s) \mid N(t)]$  для s > t.

Решение.  $N(t) \sim Pois(\lambda t)$ .

Что такое условное математическое ожидание?

 $N\left(s\right)$  и  $N\left(t\right)$  — дискретные величины, то есть

$$M[N(s) | N(t)] = \sum_{k=0}^{\infty} k \cdot P\{N(s) = k | N(t) = n\}.$$

Отдельно посчитаем условную вероятность, а потом по ней возьмём математическое ожидание

$$P\left\{ N\left(s\right)=k\mid N\left(t\right)=n\right\} =\frac{P\left\{ N\left(s\right)=k,\,N\left(t\right)=n\right\} }{P\left\{ N\left(t\right)=n\right\} }=$$

Перепишем через приращения и воспользуемся их независимостью

$$=\frac{P\left(N\left(t\right)=n\right\} P\left\{N\left(s-t\right)=k-n\right\}}{P\left\{N\left(t\right)=n\right\}}=$$

Сократим одинаковые множители в числителе и знаменателе

$$= P\{N(s-t) = k-n\} =$$

Подставим пуассоновские вероятности

$$= \frac{\left[\lambda \left(s-t\right)\right]^{k-n}}{(k-n)!} \cdot e^{-\lambda(s-t)}.$$

Имеем пуассоновское распределение с параметром  $\lambda (s-t)$ . Вывод: при условии N(t)=n мы нашли распределение

$$N(s) \sim Pois(\lambda(s-t))$$
.

Условное математическое ожидание

$$M[N(s) \mid N(t)] = MPois(\lambda(s-t)) = \lambda(s-t).$$

#### 3.14

Задание. Пусть  $\xi = \{\xi(t), t \geq 0\}$ ,  $\eta = \{\eta(t), t \geq 0\}$  являются независимыми процессами Пуассона с параметрами  $\lambda$  и  $\mu$  соответственно. Положим  $\zeta(t) = \xi(t) + \eta(t)$ . Докажите, что процесс  $\zeta = \{\zeta(t), t \geq 0\}$  является процессом Пуассона с параметром  $\lambda + \mu$ .

Решение.

$$\varphi_{\zeta}\left(t\right)=\varphi_{\xi+\eta}\left(t\right)=\varphi_{\xi}\left(t\right)\varphi_{\eta}\left(t\right)=e^{\lambda t\left(e^{it}-1\right)}e^{\mu t\left(e^{it}-1\right)}=e^{(\lambda+\mu)t\left(e^{it}-1\right)}.$$

Следовательно,  $\zeta \sim Pois(\lambda + \mu)$ .

#### 3.15

Задание. Пусть  $\{N(t), t \geq 0\}$  — процесс Пуассона с интенсивностью  $\lambda$ . Выясните, какой из следующих процессов является пуассоновским:

$$\left\{ N_{1}\left(t\right) = 2N\left(t\right),\, t \geq 0 \right\}; \left\{ N_{2}\left(t\right) = N\left(2t\right),\, t \geq 0 \right\}; \left\{ N_{3}\left(t\right) = N\left(t^{2}\right),\, t \geq 0 \right\}; \\ \left\{ N_{4}\left(t\right) = N\left(t+s\right) - N\left(s\right),\, t \geq 0 \right\},$$

где s>0 — фиксированное число. Для пуассоновских процессов укажите их интенсивность.

Решение.

$$P\{N_1(t) = k\} = P\{2N(t) = k\} = P\{N(t) = \frac{k}{2}\} = 0,$$

так как пуассоновский процесс принимает только неотрицательные целые значения. Следовательно,  $\{N_1\left(t\right),\,t\geq0\}$  — не процесс Пуассона.

$$P\{N_{2}(t) = k\} = P\{N(2t) = k\} = \frac{(\lambda \cdot 2t)^{k}}{k!} \cdot e^{-2\lambda t}$$

— процесс Пуассона с интенсивностью  $2\lambda$ . Независимость и однородность приращений выполняются.

Перейдём к третьему процессу

$$P\left\{N_3\left(t\right)=k\right\}=P\left\{N\left(t^2\right)=k\right\}=\frac{\left(\lambda t^2\right)^k}{k!}\cdot e^{-\lambda t^2}\sim Pois\left(\lambda t^2\right)\not\sim Pois\left(\mu t\right),$$

значит, процесс не пуассоновский.

$$P\{N_4(t) = k\} = P\{N(t+s) - N(s) = k\} = P\{N(t) = k\} = \frac{(\lambda t)^k}{k!} \cdot e^{-\lambda t}$$

— процесс Пуассона с интенсивностью  $\lambda$ .

#### 3.16

Задание. Пусть  $N = \{N(t), t \geq 0\}$  — процесс Пуассона с интенсивностью  $\lambda$  и пусть  $\xi_1, \xi_2, \ldots$  — независимые от процесса N независимые одинаково распределённые случайные величины с математическим ожиданием m. Пусть

$$X(t) = \sum_{i=1}^{N(t)} \xi_i.$$

Докажите, что  $M\left[X\left(t\right)\right]=m\lambda t.$ 

Peшение.  $N(t) \sim Pois(\lambda t)$ .

Вычислим математическое ожидание

$$MX\left(t\right) = M\left(\sum_{i=1}^{N(t)} \xi_i\right) = M\sum_{i=1}^{\infty} \left(\mathbb{1}\left\{N\left(t\right) = i\right\}\xi_i\right) =$$

 ${\it Matematuчe}$ ское ожидание индикатора — вероятность

$$=m\sum_{i=1}^{\infty}i\cdot P\left\{ N\left( t\right) =i\right\} =mMN\left( t\right) =m\lambda t.$$

# Занятие 5. Винеровский процесс

# Контрольные вопросы и задания

Приведите определение винеровского процесса.

 $\{w\left(t\right),\,t\geq0\}$  — винеровский процесс, если обладает рядом свойств:

- 1. w(0) = 0;
- 2. однородные приращения. Рассмотрим приращение винеровского процесса на t. Тогда  $w\left(s+t\right)-w\left(s\right)\stackrel{def}{=}w\left(t\right)\sim N\left(0,t\right)$ , то есть распределение процесса зависит только от длины отрезка;
- 3. независимые приращения на непересекающихся отрезках. Выберем  $0 < t_1 < t_2 < \ldots < t_n$ . Тогда  $w\left(t_1\right), \, w\left(t_2\right) w\left(t_1\right), \ldots, w\left(t_n\right) w\left(t_{n-1}\right)$  независимые в совокупности случайные величины.

#### Запишите плотность винеровского процесса.

Напишем плотность распределения вектора  $(w(t_1), \dots, w(t_n)) = \vec{\xi}$ . Будем использовать матрицу

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & & & & & \\ 1 & 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \end{bmatrix}.$$

Таким образом  $\vec{\xi}$  имеет плотность

$$q\left(A^{-1}\vec{u}\right) = \prod_{j=0}^{n-1} \frac{1}{\sqrt{2\pi \left(t_{j+1} - t_{j}\right)}} \cdot e^{-\frac{u_{j+1} - u_{j}}{2t_{j+1} - t_{j}}}.$$

В этой плотности считаем, что  $t_0 = 0$ ,  $u_0 = 0$ .

# Запишите ковариационную функцию винеровского процесса.

Произведение математических ожиданий — это 0, потому

$$K(t,s) = Mw(s)w(t) =$$

Используем независимость приращений

$$= M \{w(s) \cdot [w(s) + (w(t) - w(s))]\} =$$

Раскрываем скобки

$$= M \{w^{2}(s) + Mw(s) [w(t) - w(s)]\} =$$

Первое слагаемое равно s, а второе — нулю, так как это независимые центрированные случайные величины (математическое произведения — это произведение математических ожиданий, а они равны нулю)

$$= s, s < t.$$

$$K(t,s) = \min(s,t).$$

# Аудиторные задачи

5.2

 $\it 3адание.$  Пусть  $\{W\left(t\right),\,t\geq0\}$  — винеровский процесс. Докажите, что  $M\left(\overset{n}{U}\left(t\right)-W\left(s\right)\right)^{2n+1}=0,\,M\left(W\left(t\right)-W\left(s\right)\right)^{2n}=(2n-1)!!\,(t-s)^{n}.$ 

$$\xi = W\left(t\right) - W\left(s\right) \overset{def}{=} W\left(t - s\right).$$

Значит,  $\xi \sim N\left(0,t-s\right)$ , где  $t-s=\sigma^2$ . Нужны формулы для моментов центрированной гауссовской случайной величины, то есть Знаем, что  $M\xi^{2n+1}=0,\,M\xi^{2n}=(2n+1)!!\sigma^{2n}.$ 

5.3

 $3a \partial a hue$ . Пусть  $\{W(t), t \geq 0\}$  — винеровский процесс. Вычислите:

- a)  $M\left[ (W(5) 2W(1) + 2)^3 \right];$
- b) характеристическую функцию случайной величины W(2) + 2W(1);
- c)  $M [\sin(2W(1) + W(2))];$
- d)  $M \left[\cos (2W(1) + W(2))\right]$ .

Решение. Есть винеровский процесс.

а)  $W\left(5\right)-2W\left(1\right)+2=\xi\sim N\left(2,5\right)$ , потому что это линейная комбинация элементов гауссовского вектора. Найдём дисперсию. Константа на неё не влияет

$$D\xi = D[W(5) - 2W(1)] = cov(\xi, \xi) =$$

Подставим выражения для случайной величины

$$= cov [W (5) - 2W (1) + 2, W (5) - 2W (1) + 2] =$$

Воспользуемся линейностью

$$= K(5,5) - 2K(5,1) - 2K(5,1) + 4K(1,1) = 5 - 2 - 2 + 4 = 5.$$

Нужно найти третий момент.  $\xi$  не центрирована. Нужно её центрировать  $M\xi^3=M\left[(\xi-2)+2\right]^3$ . Раскрываем скобки

$$M\xi^{3} = M(\xi - 2)^{3} + 6M(\xi - 2)^{3} + 12M(\xi - 2) + 8.$$

По предыдущей задаче первое слагаемое — 0, так как величина центрирована, второй момент — 5, так как это дисперсия, первый момент — 0. Тогда  $M\xi^3=0+6\cdot 5+12\cdot 0+8=38.$ 

Величины W(5) и W(1) — зависимы, а приращения в винеровском процессе — независимы, потому имеем сумму дисперсий

$$D[W(5) - 2W(1)] = D\{[W(5) - W(1)] + [-W(1)]\}.$$

Дисперсия первого слагаемого равна 4, а второго — 1. Слагаемые независимы  $D\left[W\left(5\right)-2W\left(1\right)\right]=5;$ 

- b) нужно найти характеристическую функцию  $W\left(2\right)+2W\left(1\right)$ . Математическое ожидание такой величины равно нулю, а дисперсия  $D\left[W\left(2\right)+2W\left(1\right)\right]=D\left\{\left[W\left(2\right)-W\left(1\right)\right]+3W\left(1\right)\right\}.$  Это независимые величины, поэтому  $D\left\{\left[W\left(2\right)-W\left(1\right)\right]+3W\left(1\right)\right\}=1+9=10.$  Значит, получается  $\varphi_{W\left(2\right)+2W\left(1\right)}\left(\lambda\right)=\varphi_{N\left(0,10\right)}\left(\lambda\right)=e^{-\frac{10\lambda^{2}}{2}};$
- c)  $M \left[ \sin (2W(1) + W(2)) \right] = 0.$

Характеристическая функция случайной величины — это

$$\varphi_{\xi}(\lambda) = Me^{i\lambda\xi} = M\cos\lambda\xi + iM\sin\lambda\xi, \ \lambda = 1;$$

d)  $M \left[\cos (2W(1) + W(2))\right] = e^{-5}$ .

# **5.4**

 $\mathit{Задание}.$  Пусть  $\{W\left(t\right),\,t\geq0\}$  — винеровский процесс. Докажите, что процессы

a) 
$$\{-W(t), t > 0\}$$
;

- b)  $\{W(s+t) W(s), t \ge 0\};$
- c)  $\tilde{W}(t) = tW\left(\frac{1}{t}\right) \cdot \mathbb{1}\left\{t > 0\right\}$

тоже являются винеровскими.

Решение.  $\{W\left(t\right),\,t\geq0\}$  — это винеровский процесс. Нужно проверить, что некоторые преобразования винеровского процесса оставляют его винеровским.

а) Если выберем моменты времени  $t_1 < \ldots < t_n$  и возьмём вектор

$$(W(t_1),\ldots,W(t_n))$$

— гауссовский. Нужно знать, что в каждой точке  $MW\left(t\right)=0$  и

$$K(t,s) = \min(t,s)$$
.

Если процесс удовлетворит этим трём свойствам, то это винеровский процесс.

$$M\left[-W\left(t\right)\right] = -MW\left(t\right) = 0.$$

Найдём ковариационную функцию

$$K(t,s) = M[W(t)W(s)] = \min(t,s).$$

Вектор значений этого процесса должен быть гауссовским. Возьмём  $(-W(t_1),\ldots,-W(t_n))$ . Нужно сказать, что это гауссовский вектор. Почему?

Этот вектор — это линейное преобразование вектора

$$(W(t_1),\ldots,W(t_n)).$$

Линейные преобразования оставляют вектор гауссовским;

b) сначала нужно сказать, что у него гауссовские конечномерные распределения.

Берём n значений этого процесса

$$(W(s+t_1)-W(s),...,W(s+t_n)-W(s))$$

— гауссовский, так как этот вектор — это линейное преобразование вектора  $(W(t_1+s), \ldots, W(t_n+s), W(s))$ . Что это будет за линейное преобразование?

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} W\left(s+t_{1}\right) \\ W\left(s+t_{2}\right) \\ W\left(s\right) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} W\left(s+t_{1}\right)-W\left(s\right) \\ W\left(s+t_{2}\right)-W\left(s\right) \end{bmatrix}.$$

Математическое ожидание — 0.

Нужно посчитать ковариационную функцию. Нужно проверить, что она равняется минимуму

$$K(t_1, t_2) = M\{ [W(s + t_1) - W(s)] \cdot [W(s + t_2) - W(s)] \} =$$

Перемножим скобки

$$= M \left[ W (s + t_1) W (s + t_2) - W (s + t_1) W (s) - W (s) W (s + t_2) + W (s)^{2} \right] =$$

Математическое ожидание первого слагаемого — ковариация винеровского процесса. Она равна минимуму. Математическое ожидание последнего слагаемого — ковариация в точке (s,s). Получаем

$$= \min(s + t_1, s + t_2) - s - s + s = \min(s + t_1, s + t_2) - s.$$

Можем вынести и сократить  $\min(s+t_1,s+t_2)-s=\min(t_1,t_2)$ . Значит, ковариация такая, как надо. Это винеровский процесс;

с) берём конечномерные распределения

$$\left(t_1W\left(\frac{1}{t_1}\right),\ldots,t_nW\left(\frac{1}{t_n}\right)\right)$$

— гауссовский, так как это линейное преобразование вектора винеровского процесса  $\left(W\left(\frac{1}{t_1}\right),\dots,W\left(\frac{1}{t_n}\right)\right)$ .

Математическое ожидание — 0. Осталось найти ковариационную функцию

$$K(t,s) = M\left[tW\left(\frac{1}{t}\right)sW\left(\frac{1}{s}\right)\right] =$$

Выносим t и s. Получаем

$$= ts \min\left(\frac{1}{t}, \frac{1}{s}\right) =$$

Множитель ts — положительный. Он вносится

$$=\min\left( t,s\right) .$$

Получилось.

## 5.5

$$\tilde{W}(t) = c_n \sum_{i=1}^{n} W^i(t), t \ge 0$$

был винеровским.

Peшение. Сложили n независимых винеровских процессов так, чтобы процесс был винеровским.

Скажем, что такой процесс гауссовский

$$\left(\tilde{W}\left(t_{1}\right), \dots, \tilde{W}\left(t_{n}\right)\right) =$$

$$= \left(c_{n}\left(W^{1}\left(t_{1}\right), \dots, W^{n}\left(t_{n}\right)\right), \dots, c_{n}\left(W^{1}\left(t_{m}\right), \dots, W^{n}\left(t_{m}\right)\right)\right)$$

— это линейное преобразование.

$$\begin{bmatrix} W^1(t_1) \\ \dots \\ W^1(t_m) \\ W^2(t_1) \\ \dots \\ W^2(t_m) \end{bmatrix}$$

— гауссовский вектор, где обе части — независимые гауссовские вектора.

Математическое ожидание такого процесса — 0, так как математическое ожидание каждого процесса — 0. Посчитаем ковариацию и скажем, какой должна быть  $c_n$ . Ковариация линейна по каждому аргументу. Это значит, что множители и суммы выносятся

$$cov\left(c_{n}\sum_{i=1}^{n}W^{i}\left(t\right),\,c_{n}\sum_{i=1}^{n}W^{i}\left(s\right)\right)=c_{n}^{2}\sum_{i=1}^{n}\sum_{j=1}^{n}cov\left[W^{i}\left(t\right),\,W^{j}\left(s\right)\right]=$$

Когда индексы разные — это 0, когда одинаковые — это минимум

$$=c_n^2 \sum_{i=1}^n \min\left(t, s\right) =$$

Имеем n одинаковых слагаемых

$$= c_n^2 \cdot n \cdot \min\left(t, s\right).$$

Отсюда получаем

$$c_n = \frac{1}{\sqrt{n}},$$

тогда процесс винеровский.

#### 5.6

3aдание. Пусть  $\{W\left(t\right),\,t\geq0\}$  — винеровский процесс. Для  $0< t\leq s$  вычислите вероятность  $q_{t}=P\left(W\left(s\right)>W\left(s-t\right)>W\left(s+t\right)\right).$ 

*Решение.* Начнём с того, что нарисуем график винеровского процесса (рис. 24).

Есть 3 случайные величины.



Рис. 24: График винеровского процесса

У такого вектора есть плотность. Случайные величины независимы

$$q_t = \iiint_{x>y>z} p_{(W(s),W(s-t),W(s+t))}(x,y,z) dxdydz.$$

Вектор имеет нормальное распределение

$$\begin{bmatrix} W(s) \\ W(s-t) \\ W(s+t) \end{bmatrix} \sim N\left( \begin{pmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \right), \begin{pmatrix} \begin{bmatrix} s & s-t & s \\ s-t & s-t & s-t \\ s & s-t & s+t \end{bmatrix} \right).$$

Нужно использовать какие-то свойства винеровского процесса. Здесь нужно взять 2 приращения. Эти приращения будут независимыми величинами с известным распределением  $N\left(0,t\right)$ .

Вводим в рассмотрение приращения

$$\begin{cases} X = W(s) - W(s - t), \\ Y = W(s + t) - W(s). \end{cases}$$

Выразим из первого уравнения  $W\left(s-t\right)=W\left(s\right)-X,$  а из второго —  $W\left(s+t\right)=W\left(s\right)+Y.$  Отнимем два последние уравнения

$$W(s+t) - W(s-t) = X + Y.$$

От всех частей неравенства в искомой вероятности вычтем  $W\left(s-t\right)$  и заменим полученные выражения на введённые приращения

$$q_t = P\{W(s) - W(s-t) > 0 > W(s+t) - W(s-t)\} = P(X > 0 > X + Y).$$

Плотность вектора — это произведение плотностей

$$P(X > 0 > X + Y) = \int_{0}^{\infty} \int_{-\infty}^{-x} \frac{1}{2\pi t} \cdot e^{-\frac{1}{2t}(x^2 + y^2)} dy dx =$$

Перейдём в полярную систему координат

$$x = r \cos \varphi$$
,  $y = r \sin \varphi$ ,  $dxdy = rdrd\varphi$ .

Получим

$$= \frac{1}{2\pi t} \int_{0}^{\infty} \int_{-\frac{\pi}{2}}^{\frac{\pi}{4}} r e^{-\frac{1}{2t} \cdot r^{2}} d\varphi dr =$$

Изобразим область интегрирования (рис. 25).



Рис. 25: Область интегрирования

По  $\varphi$  можем сразу проинтегрировать. Интеграл по  $\varphi$  даст просто  $\frac{\pi}{4}$ . Получаем

$$=\frac{1}{8}\int_{0}^{\infty}e^{-\frac{1}{2t}\cdot r^{2}}\cdot\frac{dr^{2}}{2t}=$$

Интеграл равен единице

$$=\frac{1}{8}$$

5.7

3aдание. Пусть  $\{W\left(t\right),\,t\geq0\}$  — винеровский процесс. Найдите математическое ожидание и ковариационную функцию процессов:

- а)  $W^{0}(t) = W(t) tW(1), 0 \le t \le 1$  (броуновский мост);
- b)  $U(t) = e^{-\frac{t}{2}}W(e^t)$  (процесс Орнштейна-Уленбека).

Выясните, какой из этих процессов является гауссовским. Pemenue.

а)  $MW^{0}\left( t\right) =0,$  потому что у винеровского процесса математическое ожидание 0. Найдём ковариационную функцию

$$K(t,s) = cov[W(t) - tW(1), W(s) - sW(1)] = min(t,s) - ts - st + st =$$

Одинаковые слагаемые с разными знаками уничтожаются

$$= \min(t, s) - st.$$

Если возьмём вектор конечномерных распределений

$$(W^0(t_1),\ldots,W^0(t_n)),$$

то этот вектор будет гауссовским. Такой процесс называется броуновский мост (рис. 26);



Рис. 26: Броуновский мост

b) MU(t) = 0, потому что винеровский. Ковариационная функция

$$K\left(t,s\right)=cov\left[e^{-\frac{t}{2}}W\left(e^{t}\right),e^{-\frac{s}{2}}W\left(e^{s}\right)\right]=$$

Выносим экспоненты (множители)

$$=e^{-\frac{t}{2}-\frac{s}{2}}\min(e^t,e^s)=$$

Экспонента — монотонная функция

$$=e^{-\frac{t}{2}-\frac{s}{2}+\min(t,s)}=e^{-\frac{1}{2}[t+s-2\min(s,t)]}=e^{-\frac{1}{2}\cdot|t-s|}.$$

Значение процесса  $U\left(t\right)$  — это линейное преобразование значений винеровского процесса, только в других точках. Процесс гауссовский.

### 5.8

Задание. Докажите, что случайный процесс

$$B(t) = (1-t) W\left(\frac{t}{1-t}\right), 0 \le t < 1; B(1) = 0$$

имеет то же распределение, что и броуновский мост.

Решение. Конечномерные распределения такого процесса

$$\left(B\left(t_{1}\right),\ldots,B\left(t_{n}\right)\right)$$

- гауссовские вектора, потому что это линейное преобразование винеровского процесса.

$$MB(t) = 0.$$

Найдём ковариацию

$$cov\left[B\left(t\right),B\left(s\right)\right]=cov\left[\left(1-t\right)W\left(\frac{t}{1-t}\right),\left(1-s\right)W\left(\frac{s}{1-s}\right)\right]=$$

Множители выносим

$$= (1-t)(1-s)\min\left(\frac{t}{1-t}, \frac{s}{1-s}\right) =$$

Вносим положительный множитель в минимум

$$= \min(t - ts, s - ts) =$$

Общее выносим за минимум

$$= \min(t, s) - ts,$$

то есть ковариация такая же, как и у броуновского моста.

#### 5.9

 $3 a \partial a n u e$ . Пусть  $\{W(t), t \geq 0\}$  — винеровский процесс. Вычислите условное математическое ожидание M(W(s)|W(t)) при s > t.

Решение. Есть формула

$$\int_{-\infty}^{+\infty} x p_{W(s),W(t)}(x,y) dx$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} p_{W(s),W(t)}(x,y) dx.$$

Свойства условного математического ожидания:  $M(\xi|\mathcal{F}) = \xi$ , если  $\xi$  измерима относительно  $\mathcal{F}$  и  $M(\xi|\mathcal{F}) = M\xi$ , если  $\xi$  не зависит от  $\mathcal{F}$ .

Нужно, чтобы появилось приращение

$$M[W(s)|W(t)] = M[W(s) - W(t) + W(t)|W(t)] =$$

Распишем как 2 условных математических ожидания

$$= M \left[ W(s) - W(t) | W(t) \right] + M \left[ W(t) | W(t) \right].$$

Первое слагаемое равно нулю, как как имеются независимые величины  $M\left[W\left(s\right)-W\left(t\right)\right]W\left(t\right)]+M\left[W\left(t\right)\right]W\left(t\right)]=W\left(t\right).$ 

#### 5.10

3 a d a n u e. Пусть  $\{W(t), t \geq 0\}$ — винеровский процесс, и пусть  $\tau$ — независимая от процесса W случайная величина, показательно распределённая с параметром  $\lambda$ . Найдите характеристическую функцию случайной величины  $W(\tau)$ .

 $Pewenue. \ \varphi_{W(\tau)}(\lambda) = Me^{i\lambda W(\tau)}. \$ В винеровский процесс подставляется случайное время. Похожая ситуация

$$Me^{i\lambda\sum_{k=0}^{\tau}\xi_{k}} = \sum_{k=0}^{\infty} P\left(\tau = k\right) \cdot M\left(e^{i\lambda\sum_{k=0}^{\tau}\xi_{k}}\middle| \tau = k\right).$$

Получаем

$$Me^{i\lambda W(\tau)} = MM \left[ \left. e^{i\lambda W(\tau)} \right| \tau \right] = Me^{-\frac{\lambda^2}{2} \cdot \tau^2} = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{-\frac{\lambda^2 x}{2}} p_{\tau} \left( x \right) dx$$

Подставим выражение для плотности показательного распределения

$$=\int\limits_{0}^{+\infty}e^{-\frac{\lambda^{2}x}{2}}\lambda e^{-\lambda x}dx=\lambda\int\limits_{0}^{+\infty}e^{-\frac{\lambda^{2}x}{2}-\lambda x}dx=\lambda\int\limits_{0}^{+\infty}e^{-x\left(\frac{\lambda^{2}}{2}+\lambda\right)}dx=$$

Вынесем  $\lambda$  за скобки

$$=\lambda\int\limits_0^{+\infty}e^{-x\lambda\left(\frac{\lambda}{2}+1\right)}dx=\lambda\int\limits_0^{+\infty}e^{-x\lambda\cdot\frac{\lambda+2}{2}}dx=-\lambda\cdot\frac{2}{\lambda+2}\cdot\frac{1}{\lambda}\left.e^{-\lambda x\cdot\frac{\lambda+2}{2}}\right|_0^{+\infty}=\frac{2}{\lambda+2}.$$

# Домашнее задание

## 5.12

3aдание. Пусть  $\{W\left(t\right),\,t\geq0\}$  — винеровский процесс. Вычислите:

a) 
$$M\left[ (W(4) - 2W(1) + 2W(2))^2 \right];$$

b) 
$$M\left[ (W(1) + 2W(2) + 1)^3 \right];$$

- c)  $M[e^{W(3)-2W(2)}];$
- d) характеристическую функцию случайной величины  $W\left(1\right)+2W\left(2\right)+1.$

Решение.

а)  $W(4) - 2W(1) + W(2) = \xi \sim N(0,6)$ , потому что это линейная комбинация элементов гауссовского вектора. Найдём дисперссию

$$D\xi = D[W(4) - 2W(1) + W(2)] = cov(\xi, \xi) =$$

Подставим выражения для случайной величины

$$= cov [W (4) - 2W (1) + W (2), W (4) - 2W (1) + W (2)] =$$

Воспользуемся линейностью

$$= K(4,4) - 2K(4,1) + K(4,2) - 2K(1,4) + 4K(1,1) - 2K(1,2) + K(2,4) - 2K(2,1) + K(2,2) =$$

$$= 4 - 2 \cdot 1 + 2 - 2 \cdot 1 + 4 \cdot 1 - 2 \cdot 1 + 2 - 2 \cdot 1 + 2 = 4 + 4 - 2 = 6.$$

Нужно найти второй момент.  $\xi$  центрирована  $M\xi^2 = D\xi = 6$ ;

b)  $W(1)+2W(2)+1=\xi\sim N(1,13)$ , потому что это линейная комбинация элементов гауссовского вектора. Найдём дисперсию. Константа на неё не влияет  $D\xi=D\left[W\left(1\right)-2W\left(2\right)\right]=cov\left(\xi,\xi\right)$ . Подставим выражения для случайной величины

$$cov(\xi, \xi) = cov[W(1) + 2W(2) + 1, W(1) + 2W(2) + 1] =$$

Воспользуемся линейностью

$$= K(1,1) + 2K(1,2) + 2K(2,1) + 4K(2,2) = 1 + 2 + 2 + 8 = 13.$$

Нужно найти третий момент.  $\xi$  не центрирована. Нужно её центрировать  $M\xi^3=M\left[(\xi-1)+1\right]^3$ . Раскрываем скобки

$$M[(\xi - 1) + 1]^3 = M(\xi - 1)^3 + 3M(\xi - 1)^2 + 3M(\xi - 1) + 1 =$$

По задаче 5.2 первое слагаемое — 0, так как величина центрирована, второй момент — 13, так как это дисперсия, первый момент — ноль. Тогда

$$= 0 + 3 \cdot 13 + 3 \cdot 0 + 1 = 39 + 1 = 40$$
:

с)  $W(3) - 2W(2) = \xi \sim N(0,3)$ , потому что это линейная комбинация элементов гауссовского вектора. Найдём дисперсию

$$D\xi = D[W(3) - 2W(2)] = cov(\xi, \xi) =$$

Подставим выражение для случайной величины

$$= cov [W (3) - 2W (2), W (3) - 2W (2)] =$$

Воспользуемся линейностью

$$= K(3,3) - 2K(3,2) - 2K(2,3) + 4K(2,2) = 3 - 2 \cdot 2 - 2 \cdot 2 + 4 \cdot 2 = 3.$$

Нужно найти

$$Me^{\xi} = \int_{\mathbb{D}} \frac{1}{\sqrt{6\pi}} \cdot e^{x} \cdot p_{\xi}(x) \, dx = \int_{\mathbb{D}} \frac{1}{\sqrt{6\pi}} \cdot e^{x} \cdot e^{-\frac{x^{2}}{2 \cdot 3}} dx = \int_{\mathbb{D}} \frac{1}{\sqrt{6\pi}} \cdot e^{x - \frac{x^{2}}{6}} dx.$$

Выделим полный квадрат в степени экспоненты

$$\frac{x^2}{6} - x = \frac{x^2}{\left(\sqrt{6}\right)^2} - 2 \cdot \frac{1}{2} \cdot x \cdot \frac{1}{\sqrt{6}} \cdot \sqrt{6} + \left(\frac{1}{2} \cdot \sqrt{6}\right)^2 - \left(\frac{1}{2} \cdot \sqrt{6}\right)^2 = \frac{x^2}{6} - \frac{x^2}{6} - \frac{1}{2} \cdot \sqrt{6}$$

Три первых слагаемых образуют полный квадрат

$$= \left(\frac{x}{\sqrt{6}} - \frac{\sqrt{6}}{2}\right)^2 - \frac{3}{2} = \frac{(x-3)^2}{2 \cdot 3} - \frac{3}{2}.$$

Подставим полученное выражение в экспоненту

$$\int_{\mathbb{R}} \frac{1}{\sqrt{6\pi}} \cdot e^{x - \frac{x^2}{6}} dx = e^{\frac{3}{2}} \int_{\mathbb{R}} \frac{1}{\sqrt{6\pi}} \cdot e^{-\frac{(x-3)^2}{6}} dx =$$

Подинтергальная функция — плотность нормального распределения, потому такой интеграл равен единице

$$=e^{\frac{3}{2}}$$
:

d) нужно найти характеристическую функцию  $W\left(1\right)+2W\left(2\right)+1.$  Математическое ожидание такой величины равно 1, а дисперсия — 13. Значит, получается  $\varphi_{W\left(1\right)+2W\left(2\right)+1}\left(\lambda\right)=\varphi_{N\left(1,13\right)}\left(\lambda\right)=e^{i\lambda-\frac{13\lambda^{2}}{2}}.$ 

#### 5.13

 $\mathit{Задание}.$  Пусть  $\{W\left(t\right),\,t\geq0\}$  — винеровский процесс. Докажите, что процессы:

a) 
$$\{W(T) - W(T - t), 0 \le t \le T\}, T = const > 0;$$

b) 
$$\left\{ \sqrt{c}W\left(\frac{t}{c}\right), t \geq 0 \right\}, c = const > 0$$

тоже являются винеровскими.

 $Peшение. \ \{W\left(t\right), \ t\geq 0\}$ — это винеровский процесс. Нужно проверить, что некоторые преобразования винеровского процесса оставляют его винеровским.

 а) Сначала нужно сказать, что у процесса гауссовские конечномерные распределения.

Берём n значений этого процесса

$$(W(T) - W(T - t_1), \dots, W(T) - W(T - t_n))$$

— гауссовский, так как этот вектор — это линейное преобразование вектора  $(W\left(T-t_{1}\right),\ldots,W\left(T-t_{n}\right),W\left(T\right)).$ 

Что это будет за линейное преобразование?

$$\begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} W\left(T-t_{1}\right) \\ W\left(T-t_{2}\right) \\ W\left(T\right) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} W\left(T\right)-W\left(T-t_{1}\right) \\ W\left(T\right)-W\left(T-t_{2}\right) \end{bmatrix}.$$

Математическое ожидание — 0.

Нужно посчитать ковариационную функцию. Нужно проверить, что она равняется минимуму

$$K(t, s) = M\{[W(T) - W(T - t)] \cdot [W(T) - W(T - s)]\} =$$

Перемножим скобки

$$=M\left[ W\left( T\right) ^{2}-W\left( T\right) W\left( T-s\right) -W\left( T-t\right) W\left( T\right) +W\left( T-t\right) W\left( T-s\right) \right] =$$

Математическое ожидание трёх последних слагаемых — ковариационные функции винеровского процесса. Они равны минимуму. Математическое ожидание первого слагаемого — ковариация в точке (T,T). Получаем

$$=T-T+s-T+t+\min\left(T-s,T-t\right)=s+t-\max\left(s,t\right)=\min\left(t,s\right).$$

Значит, ковариация такая, как надо. Это винеровский процесс;

берём конечномерные распределения

$$\left(\sqrt{c}W\left(\frac{t_1}{c}\right),\ldots,\sqrt{x}W\left(\frac{t_n}{c}\right)\right)$$

— гауссовский, так как это линейное преобразование вектора винеровского процесса

$$\left(W\left(\frac{t_1}{c}\right),\ldots,W\left(\frac{t_n}{c}\right)\right).$$

Математическое ожидание — 0. Осталось найти ковариационную функцию

$$K(t,s) = M\left[\sqrt{c}W\left(\frac{t}{c}\right)\sqrt{c}W\left(\frac{s}{c}\right)\right] =$$

Выносим  $\sqrt{c}$ . Получим

$$=cM\left[W\left(\frac{t}{c}\right)W\left(\frac{s}{c}\right)\right]=c\cdot\min\left(\frac{t}{c},\frac{s}{c}\right)=$$

Множитель c — положительный. Он вносится

$$= \min(t, s)$$
.

# 5.14

 $3 a \partial a n u e$ . Для фиксированного  $\rho \in [-1, 1]$  положим

$$W(t) = \rho W^{1}(t) + \sqrt{1 - \rho^{2}} W^{2}(t),$$

где  $\left\{W^{1}\left(t\right),\,t\geq0\right\},\,\left\{W^{2}\left(t\right),\,t\geq0\right\}$  — независимые винеровские процессы. Докажите, что процесс  $\left\{W\left(t\right),\,t\geq0\right\}$  является винеровским и найдите математическое ожидание  $M\left[W^{1}\left(t\right)\cdot W\left(t\right)\right]$ .

Peшение. Сложили 2 независимых винеровских процесса так, чтобы процесс был винеровским.

Скажем, что такой процесс гауссовский

$$(W(t_1), \dots, W(t_n)) = \left(\rho W^1(t_1) + \sqrt{1 - \rho^2} W^2(t_1), \dots, \rho W^1(t_n) + \sqrt{1 - \rho^2} W^2(t_n)\right)$$

— это линейное преобразование  $(W^1(t_1),\ldots,W^1(t_n))$  и

$$\left(W^2\left(t_1\right),\ldots,W^2\left(t_n\right)\right)$$

— гауссовские вектора.

Математическое ожидание такого процесса -0, так как математическое ожидание каждого процесса -0. Посчитаем ковариацию. Ковариация линейна по каждому аргументу

$$cov\left[\rho W^{1}\left(t\right) + \sqrt{1 - \rho^{2}}W^{2}\left(t\right), \, \rho W^{1}\left(s\right) + \sqrt{1 - \rho^{2}}W^{2}\left(s\right)\right] =$$

$$= \rho^{2} \cdot cov\left[W^{1}\left(t\right), W^{1}\left(s\right)\right] + \rho\sqrt{1 - \rho^{2}} \cdot cov\left[W^{1}\left(t\right), W^{2}\left(s\right)\right] +$$

$$+\sqrt{1 - \rho^{2}} \cdot \rho \cdot cov\left[W^{2}\left(t\right), W^{1}\left(s\right)\right] + \left(1 - \rho^{2}\right) \cdot cov\left[W^{2}\left(t\right), W^{2}\left(s\right)\right] =$$

Когда индексы разные — это 0, когда одинаковые — это минимум

$$= \rho^2 \cdot \min(t, s) + (1 - \rho^2) \cdot \min(t, s) = \min(t, s),$$

тогда процесс винеровский.

$$M\left[W^{1}\left(t\right)\cdot W\left(t\right)\right]=M\left\{ W^{1}\left(t\right)\cdot \left\lceil \rho W^{1}\left(t\right)+\sqrt{1-\rho^{2}}W^{2}\left(t\right)\right\rceil \right\} =$$

Раскроем скобки

$$= \rho M W^{1}(t)^{2} + \sqrt{1 - \rho^{2}} M \left[ W^{1}(t) W^{2}(t) \right] = \rho t.$$

## 5.15

 $3 a \partial a н u e$ . Пусть  $\{W\left(t\right),\,t\geq0\}$  — винеровский процесс. Найдите математическое ожидание и ковариационную функцию процесса

$$X(t) = x + \mu t + \sigma W(t),$$

который называется винеровским со сдвигом  $\mu \in \mathbb{R}$ , коэффициентом диффузии  $\sigma>0$ , который стартует из точки  $x\in\mathbb{R}$ .

Peшение. Из определения винеровского процесса следует, что случайная величина  $W\left(t\right)$  имеет нормальное распределение с нулевым математическим ожиданием и дисперсией t. Таким образом

$$MX(t) = M[x + \mu t + \sigma W(t)] = Mx + M(\mu t) + \sigma MW(t) = x + \mu t.$$

Вычислим теперь  $MX\left(t\right)X\left(s\right)$ . Имеем

$$MX\left(t\right)X\left(s\right) = M\left\{\left[x + \mu t + \sigma W\left(t\right)\right] \cdot \left[x + \mu s + \sigma W\left(s\right)\right]\right\} =$$

Перемножим скобки

$$=M[x^{2}+x\mu s+x\sigma W\left( s\right) +\mu tx+\mu ^{2}ts+\mu t\sigma W\left( s\right) +\sigma W\left( t\right) x+\sigma W\left( t\right) \mu s+\\+\sigma ^{2}W\left( t\right) W\left( s\right) ]=$$

Математическое ожидание константы — это сама константа, а математическое ожидание винеровского процесса равно нулю

$$= x^{2} + x\mu s + \mu tx + \mu^{2}ts + \sigma^{2} \cdot \min(t, s)$$
.

Тогда

$$cov\left[X\left(t\right),X\left(s\right)\right]=M\left[X\left(t\right)X\left(s\right)\right]-MX\left(t\right)\cdot MX\left(s\right)=$$

Подставим найденные выражения для математических ожиданий

$$= x^{2} + x\mu s + \mu tx + \mu^{2} ts + \sigma^{2} \cdot \min(t, s) - (x + \mu t)(x + \mu s) =$$

Перемножим скобки

$$= x^{2} + x\mu s + \mu ts + \mu^{2}ts + \sigma^{2} \cdot \min(t, s) - x^{2} - x\mu s - \mu tx - \mu^{2}ts =$$

Сократим

$$= \sigma^2 \cdot \min(t, s)$$
.

## 5.16

Задание. Докажите, что случайный процесс

$$Z\left(t\right) = tW\left(\frac{1}{t} - 1\right), \, 0 < t \le 1; \, Z\left(0\right) = 0$$

имеет то же распределение, что и броуновский мост.

Решение. Конечномерные распределения такого процесса

$$(Z(t_1),\ldots,Z(t_n))$$

— гауссовские вектора, потому что это линейное преобразование винеровского процесса.

$$MZ(t) = 0.$$

Найдём ковариацию

$$cov\left[Z\left(t\right),Z\left(s\right)\right] = cov\left[tW\left(\frac{1}{t}-1\right),sW\left(\frac{1}{s}-1\right)\right] =$$

Множители выносим

$$= ts \cdot \min\left(\frac{1}{t} - 1, \frac{1}{s} - 1\right) =$$

Вносим положительный множитель в минимум

$$= \min\left(s - ts, t - ts\right) =$$

Общее выносим за минимум

$$= \min(t, s) - ts,$$

то есть ковариация такая же, как и у броуновского моста.

#### 5.17

 $\it 3adahue.$  Пусть  $\{W\left(t\right),\,t\geq0\}$  — винеровский процесс. Вычислите условное математическое ожидание  $M\left(\left.W\left(s\right)\right|W\left(t\right)\right)$  при s< t.

Решение.

$$M\left[W\left(s\right)\mid W\left(t\right)\right] = \\ = MW\left(s\right) + cov\left[W\left(s\right),W\left(t\right)\right] \cdot cov^{-1}\left[W\left(t\right),W\left(t\right)\right] \cdot \left[W\left(t\right) - MW\left(t\right)\right] = \\$$

Математическое ожидание винеровского процесса равно нулю, а ковариация — минимуму

$$= \min(s, t) \cdot \frac{1}{t} \cdot W(t) =$$

По условию s < t, потому

$$=\frac{s}{t}\cdot W\left( t\right) .$$

#### 5.18

3 a d a h u e. Пусть W и N — независимые между собой винеровский процесс и пуассоновский процесс с интенсивностью  $\lambda$  соответственно. Найдите характеристическую функцию случайной величны X(t) = W(N(t)).

Peшение. Нужно найти  $\varphi_{W(N(t))}$ . Характеристическая функция — это  $Me^{isW(N(t))}$ . Имеемв винеровский процесс, в который подставляется случайное время. Нужно перебрать все возможные значения случайного времени. Пуассоновский процесс принимает значения от нуля до бесконечности

$$Me^{isW(N(t))} = M\sum_{k=0}^{\infty} \mathbb{1}\left\{N\left(t\right) = k\right\} \cdot e^{isW(k)} =$$

Математическое ожидание суммы можем написать как сумму математических ожиданий

$$=\sum_{k=0}^{\infty}M\mathbbm{1}\left\{ N\left( t\right) =k\right\} e^{isW\left( k\right) }=$$

Индикатор зависит от пуассоновского процесса, а экспонента — от винеровского, а они независимы

$$=\sum_{k=0}^{\infty}P\left\{ N\left( t\right) =k\right\} Me^{isW\left( k\right) }=$$

Оба множителя нам известны. Второй — это характеристическая функция гауссовской величины

$$= \sum_{k=0}^{\infty} e^{-\lambda t} \cdot \frac{(\lambda t)^k}{k!} \cdot e^{-\frac{\lambda^2}{2} \cdot k} =$$

Случайная величина  $N\left(t\right) \sim Pois\left(\lambda t\right),\,W\left(k\right) \sim N\left(0,k\right).$  Получаем

$$=e^{-\lambda t}\sum_{k=0}^{\infty}\frac{\left(\lambda t e^{-\frac{s^2}{2}}\right)^k}{k!}=e^{\lambda t \left(e^{-\frac{s^2}{2}}-1\right)}.$$

Тогда  $Me^{isW(N(t))}=M\left(Me^{isW(t)}\right)\big|_{k=N(t)}=M\left[e^{isW(N(t))}\mid N\left(t\right)=k\right].$  Свойство условного математического ожидания  $MM\left(\xi\mid\mathcal{F}\right)=M\xi.$