## Теория вероятностей «Производящая функция. Характеристическая функция»

## Производящая функция дискретной случайной величины

Рассмотрим вероятностное пространство  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  и дискретную случайную величину  $\xi$ , принимающую целые неотрицательные значения с вероятностями  $\mathbb{P}\{\xi = n\} = p_n$ .

Определение 1. Производящей функцией целочисленной неотрицательной случайной величины  $\xi$  называется функция комплексного аргумента

$$g_{\xi}(z) \stackrel{\text{def}}{=} \mathbb{E}\left[z^{\xi}\right] = \sum_{n=0}^{\infty} p_n z^n, \quad z \in \mathbb{C}.$$

В силу  $\sum_{n=0}^{\infty} p_n = 1$  имеем:  $g_{\xi}(1) = 1$ . Следовательно, радиус сходимости не меньше единицы.

Перечислим некоторые важные свойства производящей функции дискретной случайной величины.

- 1.  $g_{\xi}(0) = p_0, g_{\xi}(1) = 1.$
- 2.  $g_{\varepsilon}^{(k)}(0) = k! p_k$ .
- 3. Производящая функция однозначно определяет распределение целочисленной неотрицательной случайной величины, т. е.  $g_{\xi}(z) \equiv g_{\eta}(z)$  тогда и только тогда, когда  $\xi$  и  $\eta$  имеют одинаковые распределения. Действительно, если производящие функции  $g_{\xi}(z)$  и  $g_{\eta}(z)$  совпадают, то совпадают и их производные любого порядка, а значит, в силу свойства 2 совпадают и вероятности  $\mathbb{P}\{\xi=n\}=\mathbb{P}\{\eta=n\}$  для всех неотрицательных целых чисел n.
- 4.  $\mathbb{E}\xi=g_{\xi}'(1)$  (при условии, что  $\mathbb{E}|\xi|<\infty$ ) и  $\mathbb{D}\xi=g_{\xi}''(1)+g_{\xi}'(1)-(g_{\xi}'(1))^2$  (при условии, что  $\mathbb{E}\left[\xi^2\right]<\infty$ ). Во-первых,

$$g'_{\xi}(1) = \sum_{n=0}^{\infty} n \cdot 1^{n-1} \cdot p_n = \sum_{n=0}^{\infty} n p_n = \mathbb{E}\xi.$$

Во-вторых,

$$g_{\xi}''(1) = \sum_{n=0}^{\infty} n(n-1) \cdot 1^{n-2} \cdot p_n = \sum_{n=0}^{\infty} n^2 p_n - \sum_{n=0}^{\infty} n p_n = \mathbb{E}[\xi^2] - \mathbb{E}\xi,$$

а значит,

$$\mathbb{D}\xi = \mathbb{E}[\xi^2] - (\mathbb{E}\xi)^2 = g_{\xi}''(1) + g_{\xi}'(1) - (g_{\xi}'(1))^2.$$

5. Если  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$  — независимые в совокупности случайные величины, то для случайной величины  $\eta_n = \sum\limits_{k=1}^n \xi_k$  производящая функция равна

$$g_{\eta_n}(z) = \prod_{k=1}^n g_{\xi_k}(z).$$

Это свойство следует из того, что мат. ожидание произведения независимых случайных величин равно произведению их мат. ожиданий:

$$g_{\eta_n}(z) = \mathbb{E}\left[z^{\eta_n}\right] = \mathbb{E}\left[\sum_{k=1}^n \xi_k\right] = \mathbb{E}\left[\prod_{k=1}^n z^{\xi_k}\right] = \prod_{k=1}^n \mathbb{E}\left[z^{\xi_k}\right] = \prod_{k=1}^n g_{\xi_k}(z).$$

**Упражнение 1.** Найдите производящую функцию случайной величины  $\xi$  такой, что:

- a)  $\xi \sim \text{Be}(p)$ ;
- b)  $\xi \sim \text{Binom}(n, p)$ ;
- c)  $\xi \sim \text{Poisson}(\lambda)$ ;
- d)  $\xi \sim \text{Geom}(p)$ ;
- e)  $\xi \sim NB(n, p)$ .

Решение. a)  $g_{\xi}(z) = \mathbb{E}\left[z^{\xi}\right] = z^{0}(1-p) + z^{1}p = 1 + p(z-1).$ 

b) Пусть  $\eta_1, \dots, \eta_n$  — независимые случайные величины имеющие распределение Бернулли с параметром p. Тогда случайная величина  $\xi \stackrel{\text{def}}{=} \sum_{k=1}^n \eta_k \sim \text{Binom}(n,p)$ . Из свойства 5 и предыдущего пункта получаем:

$$g_{\xi}(z) = \prod_{k=1}^{n} g_{\eta_k}(z) = (1 + p(z-1))^n$$

c) 
$$g_{\xi} = \mathbb{E}\left[z^{\xi}\right] = \sum_{k=0}^{\infty} z^k \cdot \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = e^{\lambda z} \cdot e^{-\lambda} = e^{\lambda(z-1)}.$$

- d)  $g_{\xi}(z) = \sum_{n=0}^{\infty} z^n p (1-p)^n = \frac{p}{1-z(1-p)}$ . Отметим, что случайная величина, имеющая геометрическое распределение, имеет смысл числа неудач в серии испытаний Бернулли, проводимой до первого успеха.
- е) Случайная величина, имеющая отрицательное биномиальное распределение NB(n,p), как мы уже отмечали, имеет смысл числа неудач в серии испытаний Бернулли, проводимой до n-го успеха, т. е. если  $\eta_1,\ldots,\eta_n$  независимые случайные величины, имеющие геометрическое распределение, то  $\xi=\sum\limits_{k=1}^n\eta_k$ , а значит,

$$g_{\xi}(z) = (g_{\eta_1}(z))^n = \left(\frac{p}{1 - z(1 - p)}\right)^n.$$

**Упражнение 2.** Пусть  $\xi_1, \xi_2, \ldots$  одинаково распределённые случайные величины, независимые вместе со случайной величиной N (все величины целочисленные). Пусть  $\eta = \sum\limits_{k=1}^N \xi_k$ . Найдите производящую функцию  $\eta$ . Рассмотрите случай, когда  $N \sim \operatorname{Poisson}(\lambda), \xi_i \sim \operatorname{Be}(p)$  (прореживание пуассоновского процесса).

Решение. Сначала найдём общую формулу:

$$g_{\eta}(z) = \mathbb{E}[z^{\eta}] = \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{E}[z^{\eta}|N=n] \,\mathbb{P}\{N=n\} = \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{E}[z^{\xi_{1}+\dots+\xi_{n}}|N=n] \,\mathbb{P}\{N=n\}$$

$$= \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{P}\{N=n\} \prod_{i=1}^{n} \mathbb{E}[z^{\xi}] = \sum_{n=0}^{\infty} (g_{\xi_{1}}(z))^{n} \,\mathbb{P}\{N=n\} = \mathbb{E}[(g_{\xi_{1}}(z))^{N}]$$

$$= g_{N}(g_{\xi_{1}}(z)).$$

Если  $N \sim \text{Poisson}(\lambda), \xi_i \sim \text{Be}(p)$ , то

$$g_n(z) = \exp(\lambda(g_{\varepsilon_1}(z) - 1)) = \exp(\lambda(1 - p + pz - 1)) = \exp(\lambda p(z - 1)),$$

то есть  $\eta$  имеет производящую функцию, как у случайной величины, имеющей пуассоновское распределение с параметром  $\lambda p$ , а значит, по свойству 3 мы получаем, что  $\eta \sim \text{Poisson}(\lambda p)$  (отсюда и название).

**Упражнение 3.** Дана последовательность из независимых в совокупности, одинаково распределенных (из абсолютно непрерывного распределения) случайных величин:  $x_1, x_2, x_3 \dots x_n$ . Найдите математическое ожидание числа беспорядков в этой последовательности. (Беспорядком называется пара i < j такая, что  $x_i > x_j$ ).

Peшение. Введем случайную величину  $\xi_i$  равную количеству пар (i,j), где j от i+1 до n, и  $x_i > x_j$ .

Тогда  $\xi = \sum_{i=1}^{n-1} \xi_i$  есть искомая случайная величина – кол-во беспорядков.

Найдем производящую функцию для  $\xi_i$ . В силу того, что  $x_i$  независимые в совокупности и имеют одно и то же непрерывное распределение:  $\mathbb{P}\{\xi_i=k\}=\frac{1}{n-i+1}$ . Тогда

$$g_{\xi_i}(z) = \sum_{k=0}^{n-i} \mathbb{P}\{\xi_i = k\} z^k = \frac{1}{n-i+1} \sum_{k=0}^{n-i} z^k$$

Найдем  $g_{\xi}$ . Из независимости  $x_i$  следует независимость  $\xi_i$ , тогда:

$$g_{\xi}(z) = \prod_{i=1}^{n-1} g_{\xi_i}(z)$$

Найдем мат.ожидание:

$$\mathbb{E}\xi = g'_{\xi}(1) = \left(\prod_{i=1}^{n-1} g_{\xi_i}(z)\right)' \Big|_{z=1} = \sum_{i=1}^{n-1} g'_{\xi_i}(1) = \sum_{i=1}^{n-1} \frac{1}{n-i+1} \sum_{k=1}^{n-i} k = \sum_{i=1}^{n-1} \frac{n-i}{2} = \frac{n(n-1)}{4}$$

## Характеристическая функция случайной величины

До этого момента полное описание свойств случайной величины мы могли получить из функции распределения. Оказывается, существует и другой способ не менее полного описания свойств случайной величины, который опирается на *характеристическую функцию* случайной величины.

Для начала нужно договориться, что под комплекснозначной случаной величиной x мы будем понимать такой случайный объект  $\xi$ , что  $\xi = \xi_1 + i\xi_2$ , где  $\xi_1, \xi_2$  — случайные величины. Естественно положить  $\mathbb{E}[\xi] = \mathbb{E}\xi_1 + i\mathbb{E}\xi_2$ . Комплекснозначные величины  $\xi = \xi_1 + i\xi_2$  и  $\eta = \eta_1 + i\eta_2$  называются **независимыми**, если  $\sigma$ -алгебры  $\sigma(\xi_1, \xi_2)$  и  $\sigma(\eta_1, \eta_2)$ , порождённые случайными векторами  $(\xi_1, \xi_2)^{\top}$  и  $(\eta_1, \eta_2)^{\top}$ , являются независимыми.

Определение 2. Характеристической функцией вещественной случайной величины  $\xi$  называется комплекснозначная функция действительного аргумента  $t \in \mathbb{R}$ :

$$\varphi_{\xi}(t) \stackrel{\text{def}}{=} \mathbb{E}\left[e^{it\xi}\right] = \int_{\mathbb{R}} e^{itx} dF(x),$$

где интеграл справа называется интегралом Фурье-Стильтьеса.

**Замечание 1.** Заметим, что характеристическая функция существует для любой случайной величны  $\xi$ , т. к. всегда существует соответствующий интеграл, что следует из простой выкладки:

$$|\varphi_{\xi}(t)| = \left| \int_{\mathbb{R}} e^{itx} dF(x) \right| \leqslant \int_{\mathbb{R}} |e^{itx}| dF(x) = \int_{\mathbb{R}} dF(x) = 1.$$

**Замечание 2.** Если случайная величина  $\xi$  имеет дискретное распределение, то

$$\varphi_{\xi}(t) = \sum_{k} e^{itx_k} \mathbb{P}\{\xi = x_k\},\,$$

где  $x_1, x_2, \ldots$  не более чем счётный набор значений, которые принимает случайная величина  $\xi$ . Заметим, что в случае целочисленной неотрицательной случайной величины характеристическая функция связана с производящей функцией формулой:

$$\varphi_{\xi}(t) = \sum_{n=0}^{\infty} e^{it \cdot n} \mathbb{P}\{\xi = n\} = g_{\xi}(e^{it}).$$

Замечание 3. Если случайная величина  $\xi$  имеет абсолютно непрерывное распределение с плотностью f(x), то

$$\varphi_{\xi}(t) = \int_{\mathbb{R}} e^{itx} f(x) dx,$$

то есть характеристическая функция есть (обратное) преобразование Фурье функции f(x).

Из определения характеристической функции случайной величины видно, что она однозначно определяется функцией распределения случайной величины. Оказывается, верно и обратное.

**Теорема 1.** (**Теорема единственности**). Характеристическая функция  $\varphi_{\xi}(t)$  случайной величины  $\xi$  однозначно определяет её функцию распределения  $F_{\xi}(x)$ . Кроме того, верна формула обращения: для любых точек непрерывности x и y функции  $F_{\xi}(x)$  выполняется

$$F_{\xi}(y) - F_{\xi}(x) = \frac{1}{2\pi} \lim_{s \to \infty} \int_{-s}^{s} \frac{e^{-itx} - e^{-ity}}{it} \varphi_{\xi}(t) dt.$$

Если функция  $\frac{\varphi_{\xi}(t)}{t}$  интегрируема на бесконечности, то становится законным предельный переход под знаком интеграла, и можно записать

$$F_{\xi}(y) - F_{\xi}(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} \frac{e^{-itx} - e^{-ity}}{it} \varphi_{\xi}(t) dt.$$

Если распределение с.в. непрерывно и  $\varphi(t) \in \mathbb{L}_1(\mathbb{R})$ , то

$$f(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} e^{-itx} \varphi(t) dt.$$

Характеристические функции очень удобны для исследования свойств сумм случайных величин.

Перечислим важнейшие свойства характеристических функций.

- 1.  $\varphi_{\xi}(0) = 1$  и  $|\varphi_{\xi}(t)| \leqslant 1$  для всех  $t \in \mathbb{R}$ . Обе части данного утверждения очевидны, а вторую часть мы показали в замечании 1.
- 2.  $\varphi_{a\xi+b}(t)=e^{itb}\varphi_{\xi}(ta),$  где  $a,b\in\mathbb{R}$  константы. Действительно,

$$\varphi_{a\xi+b}(t) = \mathbb{E}\left[e^{it(a\xi+b)}\right] = e^{itb}\mathbb{E}\left[e^{iat\xi}\right] = e^{itb}\varphi_{\xi}(ta).$$

3. Если  $\xi_1,\dots,\xi_n$  — независимые случайные величины, то характеристическая функция суммы  $S_n=\xi_1+\dots+\xi_n$  равна

$$\varphi_{S_n}(t) = \prod_{k=1}^n \varphi_{\xi_k}(t).$$

Так как мат. ожидание произведения независимых случайных величин равно произведению их мат. ожиданий, то

$$\varphi_{S_n}(t) = \mathbb{E}\left[e^{it(\xi_1 + \dots + \xi_n)}\right] = \mathbb{E}\left[\prod_{k=1}^n e^{it\xi_k}\right] = \prod_{k=1}^n \mathbb{E}\left[e^{it\xi_k}\right] = \prod_{k=1}^n \varphi_{\xi_k}(t).$$

4. Характеристическая функция равномерна непрерывна на всей прямой. Докажем это свойство. Рассмотрим для произвольного  $t \in \mathbb{R}$  и h > 0 разность

$$\varphi_{\xi}(t+h) - \varphi_{\xi}(t) = \int_{\mathbb{R}} e^{itx} (e^{ixh} - 1) dF(x).$$

Нам нужно показать, что для произвольного  $\varepsilon > 0$  мы можем подобрать h таким, что для произвольного t указанная разность по модулю будет меньше  $\varepsilon$ . Для этого оценим её модуль:

$$|\varphi_{\xi}(t+h) - \varphi_{\xi}(t)| \leqslant \int_{\mathbb{R}} |e^{ixh} - 1| dF(x).$$

Выберем достаточно большое A > 0, чтобы

$$\int_{|x|\geqslant A} dF(x) < \frac{\varepsilon}{4},$$

а для найденного A подберём h>0 таким образом, что

$$|e^{ixh}-1|<rac{arepsilon}{2}$$
 при  $x\in [-A,A].$ 

Тогда

$$|\varphi_{\xi}(t+h) - \varphi_{\xi}(t)| \leqslant \int_{-A}^{A} |e^{ixh} - 1| dF(x) + \int_{|x| \geqslant A} |e^{ixh} - 1| dF(x) \leqslant \frac{\varepsilon}{2} \int_{-A}^{A} dF(x) + 2 \int_{|x| \geqslant A} dF(x) \leqslant \frac{\varepsilon}{2} + \frac{\varepsilon}{2} = \varepsilon.$$

5. Если существует абсолютный момент n-го порядка  $\mathbb{E}\left[|\xi|^n\right] < \infty, n \geqslant 1$ , то существует непрерывная n-я производная функции  $\varphi_{\xi}(t)$  и  $\varphi_{\xi}^{(n)}(0) = i^n \mathbb{E}\left[\xi^n\right]$ . Во-первых, если существует  $\mathbb{E}\left[|\xi|^n\right] < \infty$  то для всех  $1 \leqslant k \leqslant n$  существуют  $\mathbb{E}\left[|\xi|^k\right] < \infty$ . Поэтому для всех  $1 \leqslant k \leqslant n$ 

$$\left| \int\limits_{\mathbb{R}} (ix)^k e^{itx} dF(x) \right| \leqslant \int\limits_{\mathbb{R}} |x|^k dF(x) = \mathbb{E}\left[ |\xi|^k \right] < \infty,$$

то есть интегралы  $\int\limits_{\mathbb{R}} (ix)^k e^{itx} dF(x)$  сходятся равномерно по t, а значит, можно дифференцирование по t менять местами с операцией взятия интеграла, откуда

$$\varphi_{\xi}^{(k)}(t) = i^k \int_{\mathbb{R}} x^k e^{itx} dF(x), \quad \varphi_{\xi}^{(k)}(0) = i^k \int_{\mathbb{R}} x^k dF(x) = i^k \mathbb{E}\left[\xi^k\right].$$

6.  $\overline{\varphi_{\xi}}(t)=\varphi_{\xi}(-t)=\varphi_{-\xi}(t)$ . Действительно,  $\overline{\varphi_{\xi}}(t)=\overline{\mathbb{E}\left[e^{it\xi}\right]}$ 

Пример 1. Пусть  $\xi \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ . Покажите, что  $\varphi_{\xi}(t) = e^{it\mu - \frac{t^2\sigma^2}{2}}$ .

Доказательство. Рассмотрим для начала  $\eta \sim \mathcal{N}(0,1)$ . В этом случае

$$\varphi_{\eta}(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{D}} e^{itx - \frac{x^2}{2}} dx.$$

Дифференцируя хар. функцию по t, получим

$$\begin{aligned} \varphi_{\eta}'(t) &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int\limits_{\mathbb{R}} ix e^{itx - \frac{x^2}{2}} dx = -\frac{i}{\sqrt{2\pi}} \int\limits_{\mathbb{R}} e^{itx} d\left(e^{-\frac{x^2}{2}}\right) = -\frac{i}{\sqrt{2\pi}} e^{itx} e^{-\frac{x^2}{2}} \Big|_{x = -\infty}^{x = +\infty} + \frac{i^2 t}{\sqrt{2\pi}} \int\limits_{\mathbb{R}} e^{itx - \frac{x^2}{2}} dx \\ &= -\frac{t}{\sqrt{2\pi}} \int\limits_{\mathbb{R}} e^{itx - \frac{x^2}{2}} dx = -t \varphi_{\eta}(t), \end{aligned}$$

откуда следует, что

$$\ln\left(\varphi_{\eta}(t)\right) = -\frac{t^2}{2} + c.$$

Так как  $\varphi_{\eta}(0) = 1$ , то  $c = 0, \varphi_{\eta}(t) = e^{-\frac{t^2}{2}}$ .

Пусть теперь  $\xi \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ , тогда её можно представить в виде  $\xi = \sigma \eta + \mu$ , где  $\eta \sim \mathcal{N}(0, 1)$ . Из свойства 2 мы получаем, что

$$\varphi_{\xi}(t) = e^{it\mu} \cdot e^{\frac{(\sigma t)^2}{2}} = e^{it\mu - \frac{t^2\sigma^2}{2}}.$$

**Следствие 1.** Если  $X \sim \mathcal{N}(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim \mathcal{N}(\mu_2, \sigma_2^2)$  и эти случайные величины независимы, то  $X + Y \sim \mathcal{N}(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$ .

Пример 2. Пусть  $\xi \sim \text{Poisson}(\lambda)$ . Докажите, что  $\varphi_{\xi}(t) = \exp{(\lambda(e^{it}-1))}$ .

Доказательство. Пользуясь тем, что производящая функция пуассоновской случайной величины нами уже посчитана и равна  $g_{\xi}(z) = \exp(\lambda(z-1))$ , получим

$$\varphi_{\xi}(t) = g_{\xi}(e^{it}) = \exp\left(\lambda(e^{it} - 1)\right).$$

Пример 3. Пусть  $\xi \sim \text{Exp}(\lambda)$ . Докажите, что  $\varphi_{\xi}(t) = \frac{\lambda}{\lambda - it}$ 

Доказательство. Посчитаем по определению:  $\varphi_{\xi}(t) = \int\limits_{0}^{\infty} \lambda e^{-\lambda x + itx} dx = \lambda \frac{e^{x(it-\lambda)}}{it-\lambda} \Big|_{0}^{\infty} = \frac{\lambda}{\lambda - it}.$ 

Пример 4. Найдите хар. функцию случайной величины, имеющей Гамма распределение

 $Peшение.~~\xi\sim\Gamma(\alpha,\lambda),~f_{\xi}(x)=rac{\lambda^{\alpha}x^{\alpha-1}}{\Gamma(\alpha)}e^{-\lambda x},x\geq0.~{
m B}$  таком случае

$$\varphi_{\xi}(t) = \frac{\lambda^{\alpha}}{\Gamma(\alpha)} \int_{0}^{\infty} x^{\alpha - 1} e^{itx - \lambda x} dx.$$

Дифференцируя по t, получим:

$$\varphi'_{\xi}(t) = \frac{\lambda^{\alpha}}{\Gamma(\alpha)} \int_{0}^{\infty} ix^{\alpha} e^{itx - \lambda x} dx = \frac{i\lambda^{\alpha}}{\Gamma(\alpha)} \left( x^{\alpha} \frac{e^{itx - \lambda}}{it - \lambda} \Big|_{0}^{\infty} + \frac{\alpha}{\lambda - it} \int_{0}^{\infty} x^{\alpha - 1} e^{-\lambda x + itx} \right) = \frac{i\alpha}{\lambda - it} \varphi_{\xi}(t).$$
 Откуда следует, что  $\varphi_{\xi}(t) = c(\lambda - it)^{-\alpha}$ . Из условия нормировки в 0, получаем,  $\varphi_{\xi}(t) = \left(\frac{\lambda}{\lambda - it}\right)^{\alpha}$ .

**Следствие 2.** Если  $X \sim \Gamma(\alpha_1, \lambda), Y \sim \Gamma(\alpha_2, \lambda)$  и эти случайные величины независимы, то  $X + Y \sim \Gamma(\alpha_1 + \alpha_2, \lambda)$ .

Как ответить на вопрос является ли та или иная функция характеристической? Иногда это можно сделать с помощью перечисленных нами свойств.

**Упражнение 4.** Может ли функция  $\varphi(t)$  быть характеристической функцией некоторой случайной величины, если

- 1)  $\varphi(t) = \frac{1}{1+t}$ ;
- 2)  $\varphi(t) = 1 + t$ ;
- 3)  $\varphi(t) = \sin t$ ;
- 4)  $\varphi(t) = \cos t$ ?

Решение. 1)  $\varphi(t) = \frac{1}{1+t}$  не является равномерно непрерывной на  $\mathbb{R}$ , т. к. она не непрерывна (есть разрыв в точке t=-1). Значит, она не может быть характеристической функцией.

- 2)  $\varphi(t) = 1 + t$  не является характеристической функцией, т. к. она неограниченна (см. свойство 1).
- 3)  $\varphi(t) = \sin t$  не является характеристической функцией, т. к.  $\sin 0 = 0 \neq 1$ .
- 4)  $\varphi(t) = \cos t$  является характеристической функцией следующей случайной величины:

$$\xi = \begin{cases} 1, & \text{с вероятностью } \frac{1}{2}, \\ -1, & \text{с вероятностью } \frac{1}{2}. \end{cases}$$

Действительно,

$$\varphi_{\xi}(t) = \frac{1}{2}e^{it} + \frac{1}{2}e^{-it} = \frac{1}{2}(\cos t + i\sin t + \cos t - i\sin t) = \cos t = \varphi(t).$$

В общем случае ответ на вопрос, является ли та или иная функция характеристической, достаточно сложен. Следующая теорема даёт критерий того, является ли функция характеристической для некоторой случайной величины.

**Теорема 2. Теорема Бохнера-Хинчина.** Для того, чтобы непрерывная функция  $\varphi(t)$ , обладающая свойством  $\varphi(0)=1$ , была характеристической, необходимо и достаточно, чтобы она была **неотрицательно определённой**, т. е. чтобы для любого  $n\in\mathbb{N}$  для любых действительных  $t_1,\ldots,t_n$  и любых комплексных чисел  $\lambda_1,\ldots,\lambda_n$  выполнялось

$$\sum_{k,j=1}^{n} \varphi(t_k - t_j) \lambda_k \overline{\lambda_j} \geqslant 0.$$

8

**Теорема 3.** (Теорема непрерывности). Пусть  $\varphi_n(t) = \int\limits_{\mathbb{R}} e^{itx} dF_n(x)$  есть последовательность характеристических функций и  $\varphi_n(t) \to \varphi(t)$  при  $n \to \infty$  и при каждом t. Тогда следующие условия эквивалентны:

- а)  $\varphi(t)$  является характеристической функцией,
- b)  $\varphi(t)$  непрерывна в точке t=0,
- с) существует такая функция распределения F(x), что во всех её точках неперывности  $F_n(x) \to F(x)$  при  $n \to \infty$ , причём  $\varphi(t) = \int\limits_{\mathbb{D}} e^{itx} dF(x)$ .

Часто теоремой непрерывности называют следующий факт, вытекающий из сформулированной выше теоремы.

**Следствие 3.** Для сходимости  $F_n(x)$  к F(x) во всех точках непрерывности F(x) необходимо и достаточно, чтобы  $\varphi_n(t) \to \varphi(t)$  при каждом t, где  $\varphi(t)$  — характеристическая функция, соответствующая F.

**Пример 5.** Пусть  $\{\xi_n\}_{n=1}^{\infty}$  — последовательность случайных величин таких, что  $\xi_n \sim \mathcal{U}[-n,n]$ . Показать, что последовательность их характеристических функций сходится к разрывной в нуле функции.

Peшение. Найдём характеристическую функцию  $\xi_n$ :

$$\varphi_{\xi_n}(t) = \int_{-n}^n e^{itx} \cdot \frac{1}{2n} dx = \frac{e^{itn} - e^{-itn}}{2int} = \frac{\sin(tn)}{tn}, \quad t \neq 0,$$

а при t=0 получаем  $\varphi(0)=1$ . Для любого  $t\neq 0$  последовательность  $\varphi_{\xi_n}(t)\to 0$  при  $n\to\infty$ , а при t=0 последовательность  $\varphi_{\xi_n}(0)\to 1$  при  $n\to\infty$ . Получаем, что предельная функция имеет разрыв в нуле.

## Многомерное нормальное распределение

Определение 3. Характеристической функцией случайного вектора  $\xi = (\xi_1, \dots, \xi_n)^{\top}$  называется комплекснозначная функция от вещественного вектора  $t = (t_1, \dots, t_n)^{\top}$ , равная

$$\varphi_{\xi}(t) \stackrel{\text{def}}{=} \mathbb{E}\left[e^{it^{\top}\xi}\right] = \mathbb{E}\left[\exp\left(i\sum_{k=1}^{n} t_{k}\xi_{k}\right)\right] = \int_{\mathbb{R}^{n}} \exp\left(i\sum_{k=1}^{n} t_{k}x_{k}\right) d\mathbb{P}_{\xi_{1},\dots,\xi_{n}}(x_{1},\dots,x_{n}).$$

Если существует смешанный момент  $\mathbb{E}\left[\xi_1^{k_1}\dots\xi_n^{k_n}\right]$ , то  $\varphi_{\xi}(t)$  имеет производную порядка  $k_1+\dots+k_n$ :

$$\frac{\partial \varphi_{\xi}^{k_1+\ldots+k_n}(t)}{\partial t_{1}^{k_1}\ldots\partial t_{n}^{k_n}}\Big|_{t=0} = i^{k_1+\ldots+k_n}\mathbb{E}\left[\xi_{1}^{k_1}\ldots\xi_{n}^{k_n}\right].$$

Определение 4. Нормальным случайным вектором  $\xi \sim \mathcal{N}(\mu, \Sigma)$  будем называть случайный вектор, имеющий характеристическую функцию

$$\varphi_{\xi}(t) = e^{it^{\top}\mu - \frac{1}{2}t^{\top}\Sigma t}.$$

Пусть случайные векторы  $\xi \in \mathbb{R}^{d_1}$  и  $\eta \in \mathbb{R}^{d_2}$  имеют совместное нормальное распределение

$$(\xi, \eta) \sim \mathcal{N}\left(\begin{pmatrix} \mu_{\xi} \\ \mu_{\eta} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \Sigma_{\xi\xi} & \Sigma_{\xi\eta} \\ \Sigma_{\eta\xi} & \Sigma_{\eta\eta} \end{pmatrix}\right),$$

где  $\mu_{\xi} \in \mathbb{R}^{d_1}$ ,  $\mu_{\eta} \in \mathbb{R}^{d_2}$ ,  $\Sigma_{\xi\xi} \in \mathbb{R}^{d_1 \times d_1}$ ,  $\Sigma_{\xi\eta} = \Sigma_{\eta\xi}^{\top} \in \mathbb{R}^{d_1 \times d_2}$ ,  $\Sigma_{\eta\eta} \in \mathbb{R}^{d_2 \times d_2}$ .

Тогда

$$\xi \sim \mathcal{N}\left(\mu_{\xi}, \Sigma_{\xi\xi}\right)$$
.

Если  $\Sigma_{\xi\xi}$  – невырожденная матрица, то

$$(\eta|\xi=x) \sim \mathcal{N}\left(\mu_{\eta} + \Sigma_{\eta\xi}\Sigma_{\xi\xi}^{-1}(x-\mu_{\xi}), \Sigma_{\eta\eta} - \Sigma_{\eta\xi}\Sigma_{\xi\xi}^{-1}\Sigma_{\xi\eta}\right).$$