

1 Предварительные сведения

Опр. 1. Пусть $\Omega = \{\omega\}$ - произвольное множество, а \mathcal{F} - σ -алгебра его подмножеств, то есть система множеств, таких что:

1. $\Omega \in \mathcal{F}$
2. Если $A \in \mathcal{F}$, то $\bar{A} := \Omega - A \in \mathcal{F}$
3. Если $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$, то $\bigcup_i A_i \in \mathcal{F}$ и $\bigcap_i A_i \in \mathcal{F}$

Пример 1.1. Система всех подмножеств \mathcal{F} - σ -алгебра

Пример 1.2. $\{0, \Omega\}$ - σ -алгебра

Опр. 2. Пусть $\Omega = \mathbb{R}$, а \mathcal{F} - наименьшая сигма-алгебра, содержащая все интервалы (α, β) . Такая \mathcal{F} обозначается $\mathfrak{B}(\mathbb{R})$ и называется **борелевской сигма-алгеброй**.

Опр. 3. Мера μ , определенная на \mathcal{F} , называется **сигма-аддитивной**, если это неотрицательная функция, $\mu(A) \geq 0$ для $A \in \mathcal{F}$, и она удовлетворяет условию сигма-аддитивности, то есть:

$$\mu\left(\bigcup_i A_i\right) = \sum_i \mu(A_i), \quad A_i \in \mathcal{F}, A_i \cap A_j = \emptyset \text{ для } i \neq j$$

Опр. 4. Мера μ называется **сигма-конечной**, если \exists множества $A_i \in \mathcal{F}$ такие, что $\bigcup_i A_i = \Omega$ и $\mu(A_i) < \infty$

Пример 4.1 (Считающая мера). Пусть Ω - счетное, \mathcal{F} - множество всех подмножеств Ω . Положим для $A \in \mathcal{F}$

$$\mu(A) := \{\text{числу точек } \Omega, \text{ попавших в } A\}$$

Такая мера называется считающей, она сигма-конечна.

Пример 4.2 (Лебегова мера). Пусть $\Omega = \mathbb{R}$, $\mathcal{F} = \mathfrak{B}(\mathbb{R})$. $\exists!$ мера μ на $\mathfrak{B}(\mathbb{R})$ такая, что

$$\mu((\alpha, \beta]) = \beta - \alpha$$

Это мера Лебега, она сигма-конечна.

Опр. 5. (Ω, \mathcal{F}) - **измеримое пространство**. $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ - **пространство с мерой**.

Опр. 6. Если $\mu(\Omega) = 1$, то μ - **вероятностная мера**, она обозначается через P .

Опр. 7. Тройка (Ω, \mathcal{F}, P) - **вероятностное пространство**.

Опр. 8. Измеримая функция $\xi : (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathfrak{B}(\mathbb{R}))$ (то есть $\forall B \in \mathfrak{B}(\mathbb{R}) \quad \xi^{-1}(B) := (\omega : \xi(\omega) \in B) \in \mathcal{F}$) называется **случайной величиной**.

Измеримая функция $\phi : (\mathbb{R}, \mathfrak{B}(\mathbb{R})) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathfrak{B}(\mathbb{R}))$ называется **борелевской**.

Опр. 9. Рассмотрим сл. в. $\xi \in \mathbb{R}^1$. Для $x \in \mathbb{R}^1$ функция $F(x) = P(\omega : \xi(\omega) \leq x) = P(\xi \leq x)$ называется **функцией распределения**.

Опр. 10. Мера $P_\xi(A) := P(\omega : \xi(\omega) \in A)$, $A \in \mathfrak{B}(\mathbb{R})$, называется **распределением** случайной величины ξ .

Тогда $F(x) = P_\xi((-\infty, x])$, то есть P_ξ определяет $F(x)$.

Обратно: $P(\alpha < \xi \leq \beta) = F(\beta) - F(\alpha)$, и $\exists!$ вероятностная мера P_ξ такая, что $P_\xi((\alpha, \beta]) = F(\beta) - F(\alpha)$, то есть $F(x)$ определяет P_ξ .

Опр. 11. Пусть на $(\mathbb{R}, \mathfrak{B}(\mathbb{R}))$ задана σ -конечная мера μ . Если \exists борелевская функция $f(x)$, $f(x) \geq 0$, такая что:

$$P_\xi(A) = \int_A f(x) \mu(dx) \quad \forall A \in \mathfrak{B}(\mathbb{R})$$

то $f(x)$ называется **плотностью вероятности по мере μ** .

Если μ - мера Лебега, то $f(x)$ - обычная плотность вероятности сл. в. ξ , введенная на 2-ом курсе. Если же ξ дискретна со значениями x_1, x_2, \dots , а μ - считающая мера, сосредоточенная в этих точках, то, очевидно,

$$P_\xi(A) = \int_A P(\xi = x) \mu(dx) \quad \forall A \in \mathfrak{B}(\mathbb{R})$$

Последнее равенство означает, что у дискретной случайной величины ξ есть плотность вероятности $f(x) = P(\xi = x)$, $x = x_1, x_2, \dots$ по считающей мере. (При $x \neq x_1, x_2, \dots$ значения не важны, их можно положить равными 0)

Опр. 12. Математическим ожиданием случайной величины ξ называется число

$$E\xi = \int_{\Omega} \xi(\omega)P(d\omega)$$

(в предположении, что $\int_{\Omega} |\xi(\omega)|P(d\omega) < \infty$, иначе говорим, что мат. ожидание \nexists)

Если $f(x)$ - плотность вероятности случайной величины ξ по мере μ , а $\phi(x)$ - борелевская функция, то

$$E\phi(\xi) = \int_{\mathbb{R}} \phi(x)P_{\xi}(dx) = \int_{\mathbb{R}} \phi(x)f(x)\mu(dx)$$

В частности, если ξ - абсолютно непрерывная случайная величина в терминологии 2-го курса (то есть μ - мера Лебега), то пишем

$$E\phi(\xi) = \int_{\mathbb{R}} \phi(x)f(x)dx$$

Разумеется, только в случае $\int_{\mathbb{R}} |\phi(x)|f(x)dx < \infty$. Если же ξ дискретна со значениями x_1, x_2, \dots и соответствующими вероятностями, то

$$E\phi(\xi) = \sum_{i \geq 1} \phi(x_i)p_i \text{ (если ряд сходится абсолютно)}$$

Опр. 13. Обозначим $\mathfrak{B}(\mathbb{R}^K)$ борелевскую σ -алгебру подмножеств \mathbb{R}^K . Вектор $\xi = (\xi_1, \dots, \xi_K)^T$ называется k -мерным случайным вектором, если ξ - измеримое отображение $\xi : (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (\mathbb{R}^K, \mathfrak{B}(\mathbb{R}^K))$

Известно: ξ - случайный вектор \Leftrightarrow каждая компонента ξ_i - одномерная случайная величина.

Опр. 14. Функция распределения случайного вектора $\xi: F(x_1, \dots, x_K) = P(\xi_1 \leq x_1, \dots, \xi_K \leq x_K), x_i \in \mathbb{R}$

Опр. 15. Распределение: $P_{\xi}(A) = P(\omega : \xi(\omega) \in A), A \in \mathfrak{B}(\mathbb{R}^K)$.

Опр. 16. Плотность вероятности вектора ξ по мере μ (μ определена на элементах $\mathfrak{B}(\mathbb{R}^K)$) - борелевская функция $f(x), x = (x_1, \dots, x_K)$ такая, что:

$$P_{\xi}(A) = \int_A p(x)\mu(dx), \forall A \in \mathfrak{B}(\mathbb{R}^K)$$

Опр. 17. Случайные величины $\{\xi_1, \dots, \xi_K\}$ независимы, если

$$P(\xi_1 \in A_1, \dots, \xi_K \in A_K) = \prod_{i=1}^K P(\xi_i \in A_i) \quad \forall A_i \in \mathfrak{B}(\mathbb{R})$$

Бесконечная последовательность будет последовательностью независимых величин, если каждая конечная подпоследовательность независима.

Теорема 1 (Необходимые и достаточные условия независимости).

Рассмотрим $x = (x_1, \dots, x_K) \in \mathbb{R}^K$ $F(x) = F_{\xi_1}(x_1)F_{\xi_2}(x_2) \dots F_{\xi_K}(x_K) \quad \forall x \in \mathbb{R}^K$

Если \exists плотность $f(x): f(x) = f_{\xi_1}(x_1)f_{\xi_2}(x_2) \dots f_{\xi_K}(x_K)$ для μ -почти всех $x \in \mathbb{R}^K$

Пусть случайные векторы ξ, ξ_1, ξ_2, \dots размера K со значениями в $(\mathbb{R}, \mathfrak{B}(\mathbb{R}^K))$ определены на некотором вероятностном пространстве (Ω, \mathcal{F}, P) . Пусть $|\cdot|$ означает Евклидову норму вектора, то есть $|\xi| = \sqrt{\sum_{i=1}^K \xi_i^2}$.

Опр. 18. Говорят, что последовательность ξ_n сходится **слабо** к ξ , если для любой непрерывной и ограниченной $g: \mathbb{R}^K \rightarrow \mathbb{R}^1$ $\int_{\mathbb{R}^K} g(x)P_n(dx) \rightarrow \int_{\mathbb{R}^K} g(x)P(dx), n \rightarrow \infty$. Здесь P_n и P - распределения соответственно ξ_n и ξ . Пишем $\xi_n \xrightarrow{w} \xi, n \rightarrow \infty$.