

Теория вероятностей. Лекция одиннадцатая

Функции распределения и плотность

Дмитрий Валерьевич Хлопин
glukanat@mail.ru

Институт математики и механики им. Н.Н.Красовского

20.11.2018

Переход от дискретного случая к общему

- борелевские множества и мера Лебега
- случайные величины и измеримые отображения
- функции распределения
- абсолютно случайные величины и не только
- математическое ожидание как интеграл
- совместные функции распределения
- условное математическое ожидание как интеграл

Мы нашли подходящую σ -алгебру на \mathbb{R} , теперь мы умеем работать хотя бы с геометрической вероятностью. Мы дали определение случайной величине без каких-либо требований на мощность ее значений и нашли какой σ -алгебре она соответствует. Теперь надо научиться работать с такими объектами...

Повтор: два определения борелевских множеств

Определение. [очень умное, пользоваться им мы почти не будем]
Для топологического пространства (Ω, τ) , где τ - совокупность всех открытых подмножеств множества Ω , под σ -алгеброй борелевских множеств понимается $\sigma(\tau)$,

$$\mathcal{B}_{\Omega} \triangleq \sigma(\tau).$$

Определение. [рабочее]

Минимальную σ -алгебру, содержащую все n -мерные параллелепипеды $\{[a, b] \times \dots \times [c, d] \subset \mathbb{R}^n\}$, называют борелевской σ -алгеброй над \mathbb{R}^n , а ее элементы — борелевскими множествами множества \mathbb{R}^n ,

$$\mathcal{B}_{\mathbb{R}^n} \triangleq \sigma\{[a, b] \times \dots \times [c, d] \subset \mathbb{R}^n\}.$$

Повтор: эквивалентные определения случайных величин

Итак, задано некоторое вероятностное пространство $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$.

Определение. Случайной (скалярной) величиной ξ называется такая функция $\xi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$, что для любого борелевского множества $B \in \mathcal{B}$ выполнено

$$\xi^{-1}(B) = \{\omega \mid \xi(\omega) \in B\} \in \mathcal{F}.$$

Определение. Случайной (скалярной) величиной ξ называется такая функция $\xi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$, что для всех $a, b \in \mathbb{R}$ ($a < b$) выполнено

$$\xi^{-1}((a, b]) = \{\omega \mid a < \xi(\omega) \leq b\} \in \mathcal{F}.$$

Определение. Случайной (скалярной) величиной ξ называется такая функция $\xi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$, что для всех $b \in \mathbb{R}$ выполнено

$$\xi^{-1}((-\infty, b]) = \{\omega \mid \xi(\omega) \leq b\} \in \mathcal{F}.$$

Векторные случайные величины

Аналогично имеются три эквивалентных [с-но] определения для векторного случая:

Определение 1.1. Векторной случайной величиной $\vec{\xi} = (\xi_1, \dots, \xi_m)$ называется такая функция $\vec{\xi} : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^m$, что для любого борелевского множества $B \in \mathcal{B}$ выполнено

$$\vec{\xi}^{-1}(B) = \{\omega \mid \vec{\xi}(\omega) \in B\} \in \mathcal{F}.$$

Определение 1.2. Векторной случайной величиной $\vec{\xi} = (\xi_1, \dots, \xi_m)$ называется такая функция $\vec{\xi} : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^m$, что для любого открытого множества $G \subset \mathbb{R}^m$ выполнено

$$\vec{\xi}^{-1}(G) = \{\omega \mid \vec{\xi}(\omega) \in G\} \in \mathcal{F}.$$

Определение 1.3. Векторной случайной величиной $\vec{\xi} = (\xi_1, \dots, \xi_m)$ называется такая функция $\vec{\xi} : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^m$, что для всех $b_1, b_2, \dots, b_m \in \mathbb{R}$ выполнено

$$\vec{\xi}^{-1}((-\infty, b_1] \times \dots \times (-\infty, b_m]) = \{\omega \mid \forall i \in \{1, \dots, m\} \xi_i(\omega) \leq b_i\} \in \mathcal{F}.$$

О случайных величинах [без д-ва]

Факты полезные для расшаривания сознания. Сильно позже они будут полезны и для доказательств...

Теорема Лузина. Пусть $\xi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ — ограниченная случайная величина. Тогда для любого $\varepsilon > 0$ можно найти такое множество A , что $\mathbb{P}(A) > 1 - \varepsilon$, и ξ непрерывна на A .

Теорема Егорова. Пусть случайные величины $\xi_n : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ таковы, что для всякого $\omega \in \Omega$ имеется предел $\xi(\omega) = \lim_{n \rightarrow \infty} \xi_n(\omega)$. Тогда для любого $\varepsilon > 0$ можно найти такое множество A со свойством $\mathbb{P}(A) > 1 - \varepsilon$, что ξ_n сходится к ξ равномерно на A .

Эти теоремы можно существенно обобщить, наделяя Ω достаточно хорошей топологией, но излишняя общность нам здесь уж точно не требуется...

Как создавать случайные величины [с-но]

Теорема 1. Пусть Ω снабжено топологией τ , и $\sigma(\tau) \subset \mathcal{F}$. Тогда всякое непрерывное отображение $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ является случайной величиной.

Теорема 2. Суперпозиция случайных величин измерима.

Следствие. Для любых скалярных случайных величин $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_m$ и непрерывной функции $s : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$ суперпозиция $s(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_m)$ также является n -мерной случайной величиной.

Следствие. Для случайных величин ξ_1, ξ_2 случайными величинами также являются $\min(\xi_1, \xi_2)$, $\xi_1 + \xi_2$, $\xi_1 \xi_2$, $|\xi_1|$, $-\xi_1$.

Следствие. Для ограниченных в совокупности случайных величин $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n, \dots$ случайными величинами также являются $\inf(\xi_1, \xi_2, \dots)$, $\sup(\xi_1, \xi_2, \dots)$, $\liminf_{n \rightarrow \infty} \xi_n = \underline{\lim}_{n \rightarrow \infty} \xi_n$.

Следствие. Пусть для случайных величин $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n, \dots$ их предел $\xi(\omega) = \lim_{n \rightarrow \infty} \xi_n(\omega)$ существует и конечен для всякого $\omega \in \Omega$. Тогда ξ — случайная величина.

Общее определение измеримости

Даны измеримые пространства (Ω, \mathcal{F}) , (Ω', \mathcal{G}) . Пусть имеется некоторое отображение $f : \Omega \rightarrow \Omega'$. Тогда имеются и всевозможные его прообразы

$$f^{-1}(G) = \{\omega \mid f(\omega) \in G\} \quad \forall G \in \mathcal{G},$$

и порожденная ими σ -алгебра

$$\sigma(f) = \sigma\{f^{-1}(G) \mid G \in \mathcal{G}\}.$$

Определение 2. Говорят, что отображение f из (Ω, \mathcal{F}) в (Ω', \mathcal{G}) — измеримо, если $\sigma(f) \subset \mathcal{F}$.

Подумать: Отображение $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ — борелевское (случайная величина) тогда и только тогда, когда f — измеримое отображение из (Ω, \mathcal{F}) в $(\mathbb{R}, \mathcal{B})$.

Подумать: предыдущий слайд верен с минимальными и очевидными уточнениями и для произвольных измеримых отображений между топологическими пространствами.

Замечания к тому же определению

Определение 2. Говорят, что отображение f из (Ω, \mathcal{F}) в (Ω', \mathcal{G}) — измеримо, если $\sigma(f) \subset \mathcal{F}$.

Терминологическое замечание 1. Обычно по умолчанию в разных книжках под измеримыми отображениями в \mathbb{R}^n понимают или борелевские, или лебеговские отображения. У нас — борелевские.

Терминологическое замечание 2. Поскольку для числовых отображений алгебра образа — алгебра или лебеговских, или борелевских множеств — обычно уже задана, зачастую, для краткости, определяют \mathcal{H} -измеримые отображения $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ как измеримые отображения из (Ω, \mathcal{H}) в $(\mathbb{R}, \mathcal{B})$, где \mathcal{H} — подалгебра алгебры \mathcal{F} .

Теорема 3. [1,5 балла] Пусть задана случайная величина $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$. Случайная величина $g : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ является $\sigma(f)$ -измеримой тогда и только тогда, когда для некоторой измеримой $h : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ выполнено $g(\omega) = h(f(\omega))$ для всех $\omega \in \Omega$.

Концепция “почти всюду”

Пусть даны измеримое пространство (Ω, \mathcal{F}) с некоторой мерой μ и измеримое пространство (Ω', \mathcal{G}) .

Определение 3. Говорят, что отображения $f, g : \Omega \rightarrow \Omega'$ равны “почти всюду” (“ μ -почти всюду”, “почти наверняка”, “с вероятностью 1”), если

$$\mu\{\omega \in \Omega \mid f(\omega) \neq g(\omega)\} = 0.$$

Аналогично говорят о функции, определенной “почти всюду” (“ μ -почти всюду”, “почти наверняка”, “на множестве полной меры”), о сходимости “почти всюду” и т.д.

Отметим, что когда мы будем говорить о случайных величинах, мы также будем их различать с точностью до множества нулевой меры; в частности, теперь мы можем не беспокоиться о дополнительном требовании к дискретным случайным величинам: $\mathbb{P}(H_i) > 0$.

Образ меры

Дадим конструкцию-определение еще раз.

Пусть имеются измеримое пространство (Ω, \mathcal{F}) с некоторой мерой μ и измеримое пространство $(\tilde{\Omega}, \tilde{\mathcal{F}})$. Пусть $\xi : \Omega \rightarrow \tilde{\Omega}$ измеримо.

Введем индуцированную меру (образ меры, push-forward)

$$\tilde{\mu} = \mu \circ \xi^{-1} = \xi \# \mu:$$

$$\tilde{\mu}(\tilde{A}) = \mu(\xi^{-1}(\tilde{A})) \quad \forall \tilde{A} \in \tilde{\mathcal{F}}.$$

Таким образом, измеримые отображения, и только они, могут перенести меру с одного измеримого пространства на другое.

Замечание. Можно сделать еще хитрее. Если мы потребуем $\tilde{\mathcal{F}} \triangleq \sigma(\xi)$, то сразу гарантируем измеримость ξ , а значит и перенос меры на $\tilde{\Omega}$.

С другой стороны, в силу теоремы Каратеодори, для случайных величин нам не требуется восстанавливать меру на всех борелевских подмножествах множества. Можно взять любое семейство, их генерирующее.

Функция распределения

Пусть с нами снова вероятностное пространство $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$.

Определение 4. **Функцией распределения** (скалярной) случайной величины ξ называют отображение $F_\xi : \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$, заданное по правилу:

$$F_\xi(x) = \mathbb{P}\{\omega \mid \xi(\omega) \leq x\}.$$

Терминологическое замечание 3. Общее определение полностью повторяет то же определение для дискретных случайных величин. Как там уже было отмечено, в разных книжках используют разный знак в определении: иногда “ \leq ”, иногда “ $<$ ”. Выбор знака определяет и формулировки, впрочем пока переделать их несложно...

Функция распределения задает всю вероятность...

Теперь при любых $x, y \in \mathbb{R}$, ($x > y$)

$$\mathbb{P}\{\omega \mid \xi(\omega) \leq x\} = F_{\xi}(x),$$

$$\mathbb{P}\{\omega \mid \xi(\omega) > x\} = 1 - F_{\xi}(x),$$

$$\mathbb{P}\{\omega \mid \xi(\omega) < x\} = F_{\xi}(x - 0),$$

$$\mathbb{P}\{\omega \mid \xi(\omega) = x\} = F_{\xi}(x) - F_{\xi}(x - 0),$$

$$\mathbb{P}\{\omega \mid \xi(\omega) \geq x\} = 1 - F_{\xi}(x - 0),$$

$$\mathbb{P}\{\omega \mid y \leq \xi(\omega) \leq x\} = F_{\xi}(x) - F_{\xi}(y - 0),$$

$$\mathbb{P}\{\omega \mid y < \xi(\omega) \leq x\} = F_{\xi}(x) - F_{\xi}(y),$$

$$\mathbb{P}\{\omega \mid y \leq \xi(\omega) < x\} = F_{\xi}(x - 0) - F_{\xi}(y - 0),$$

$$\mathbb{P}\{\omega \mid y < \xi(\omega) < x\} = F_{\xi}(x - 0) - F_{\xi}(y).$$

Свойства функции распределения [с-но]

Для всякой скалярной случайной величины ξ

- ❶ F_ξ не убывает;
- ❷ $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_\xi(x) = 0$;
- ❸ $\lim_{x \rightarrow +\infty} F_\xi(x) = 1$;
- ❹ для любого $y \in \mathbb{R}$ существуют односторонние пределы

$$F_\xi(y+0) = \lim_{x \rightarrow y+0} F_\xi(x), \quad F_\xi(y-0) = \lim_{x \rightarrow y-0} F_\xi(x);$$

- ❺ функция F_ξ непрерывна справа: для любого $y \in \mathbb{R}$
 $F_\xi(y+0) = F_\xi(y)$;
- ❻ F_ξ имеет не более чем счетное число точек разрыва.

Свойства сии доказаны где угодно (в любом учебнике выше уровня ПТУ) и сводятся к стандартному матану первого семестра.

Теорема Колмогорова

Теорема 4. Для всякой функции $F : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, удовлетворяющей свойствам 1,2,3,5, найдутся такие измеримое пространство Ω и случайная величина $\xi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$, что $F = F_\xi$.

Эскиз доказательства. Принимается $\Omega = \mathbb{R}, \mathcal{F} = \mathcal{B}$. Для всякого непустого интервала $(a, b]$ принимается $\mathbb{P}((a, b]) = F(b) - F(a)$. Остается доказать, что это отображение имеет счетно-аддитивное продолжение на \mathcal{B} , то есть задает вероятность. В силу теоремы Каратеодори для этого достаточно доказать, что оно имеет счетно-аддитивное продолжение на алгебре \mathcal{A} всевозможных не более чем конечных объединений промежутков вида $(a, b]$, поскольку аддитивное продолжение оно заведомо имеет, то нужно лишь показать его счетно-аддитивность, то есть доказать

$$\mathbb{P}(\cup_{i \in \mathbb{N}} (a_i, b_i]) = \sum_{i \in \mathbb{N}} \mathbb{P}((a_i, b_i])$$

в случае, если $\cup_{i \in \mathbb{N}} (a_i, b_i] = (a, b]$, и все промежутки $(a_i, b_i]$ попарно не пересекаются.

Теорема Колмогорова. Собственно доказательство

Для доказательства “ \geq ” достаточно перейти к пределу в очевидном

$$\mathbb{P}((a, b]) = \mathbb{P}(\cup_{i \in \mathbb{N}} (a_i, b_i]) \geq \sum_{i=1}^n \mathbb{P}((a_i, b_i]).$$

Для доказательства “ \leq ” заметим, что можно найти конечные $a^\varepsilon > a$ и $b_i^\varepsilon > b_i$ так, что $\mathbb{P}((a^\varepsilon, b]) \geq \mathbb{P}((a, b]) - \varepsilon$, $\mathbb{P}((a_i, b_i^\varepsilon)) \leq \mathbb{P}((a_i, b_i]) + \varepsilon 2^{-i}$.
Теперь $(a^\varepsilon, b] \subset \cup_{i \in \mathbb{N}} (a_i, b_i^\varepsilon)$, из этого открытого покрытия найдется конечное подпокрытие $(a^\varepsilon, b] \subset \cup_{k=1}^n (a_{i_k}, b_{i_k}^\varepsilon)$. Тогда

$$\mathbb{P}((a, b]) - \varepsilon \leq \mathbb{P}((a^\varepsilon, b]) \leq \sum_{k=1}^n \mathbb{P}((a_{i_k}, b_{i_k}^\varepsilon)) < \varepsilon + \sum_{k=1}^n \mathbb{P}((a_{i_k}, b_{i_k})).$$

Переходя к пределу при $n \uparrow \infty, \varepsilon \downarrow 0$, получаем требуемое.

Подумать: где использовалась монотонность? А понятие “компакт”?

Подумать: а где использовались свойства 2,3?

Важный класс:

абсолютно непрерывные случайные величины

Определение 4. Действительная случайная величина ξ называется **абсолютно непрерывной**, если найдется такая измеримая борелевская функция $f_\xi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ (называемая **плотностью**), что

$$F_\xi(b) - F_\xi(a) = \int_a^b f_\xi(x) dx \quad \forall a, b \in \mathbb{R} (a < b).$$

Легко проверить, что при этом

$$F_\xi(x) = \int_{-\infty}^x f_\xi(t) dt, \quad \int_{-\infty}^{+\infty} f_\xi(t) dt = 1 \quad \forall x \in \mathbb{R}.$$

Терминологическое замечание 4. Как интегрировать борелевскую функцию мы пока не обсуждаем, при работе с плотностями фактически лишь предполагая, что все привычные свойства интегралов выполнены, тем более, что все рассматриваемые нами плотности можно считать кусочно-непрерывными.

Вопросы о плотности

Подумать: верно ли, что всякая абсолютно непрерывная случайная величина ξ имеет непрерывную функцию распределения?

Подумать: верно ли, что плотность всегда неотрицательна?

Подумать: верно ли, что плотность однозначно восстанавливается по функции распределения абсолютно непрерывной случайной величины?

Подумать: верно ли, что

$$F'_\xi(x) = f_\xi(x) \quad \forall x \in \mathbb{R}?$$

Подумать: верно ли, что если случайная величина ξ имеет непрерывную функцию распределения, то она абсолютно непрерывна?

Пример плотности

$\xi \in U[0, 1]$: ξ равномерно распределена на отрезке $[0, 1]$, если

$$F_{\xi}(x) = F_{U[0,1]}(x) \triangleq \begin{cases} 0, & \text{если } x < 0; \\ x, & \text{если } x \in [0, 1]; \\ 1, & \text{если } x > 1. \end{cases}$$

Подумать: можно ли было принять $x \leq 0, x \in (0, 1), x \geq 1$?

Теперь,

$$f_{\xi}(x) = f_{U[0,1]}(x) \triangleq \begin{cases} 0, & \text{если } x < 0; \\ 1, & \text{если } x \in [0, 1]; \\ 0, & \text{если } x > 1. \end{cases}$$

Подумать: можно ли было взять другую функцию в качестве f_{ξ} ?

Подумать: найдите $F'_{\xi}(0)$.

Свойства плотности [пока без д-ва]

Для всякой абсолютно непрерывной случайной величины ξ

- 1 плотность f_ξ определена и единственна с точностью до множества меры “ноль”;
- 2 плотность f_ξ неотрицательна с точностью до множества меры “ноль”;
- 3 если плотность f_ξ непрерывна в точке $x \in \mathbb{R}$, то $F'_\xi(x) = f_\xi(x)$;
- 4 [0,4 балла] плотность f_ξ всегда можно выбрать так, чтобы она была непрерывной всюду, кроме, быть может, множества любой наперед заданной положительной меры Лебега.

Формула замены переменных: доказательство

Для абсолютно непрерывной сл.в. ξ и строго возрастающей дифференцируемой функции $g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ рассмотрим сл.в. $\eta = g(\xi)$. Она также абсолютно непрерывна: действительно, для всех $b' \in \mathbb{R}$ примем $b = g^{-1}(b')$, теперь, поскольку g^{-1} не убывает, имеем

$$\begin{aligned} F_{\eta}(b') &= F_{g(\xi)}(g(b)) = \mathbb{P}\{\omega | g(\xi(\omega)) \leq g(b)\} \\ &= \mathbb{P}\{\omega | \xi(\omega) \leq b\} = F_{\xi}(b) \\ &= \int_{-\infty}^b f_{\xi}(y) dy = \int_{-\infty}^{g^{-1}(b')} f_{\xi}(g^{-1}(x)) dg^{-1}(x) \\ &= \int_{-\infty}^{b'} \frac{f_{\xi}(g^{-1}(x))}{g'(g^{-1}(x))} dx. \end{aligned}$$

Итак, в случае строго монотонных функций g получены формулы:

$$f_{\eta}(x) = \frac{f_{\xi}(g^{-1}(x))}{|g'(g^{-1}(x))|}, \quad f_{g(\xi)}(g(y)) = \frac{f_{\xi}(y)}{|g'(y)|}.$$

Формула замены переменных: примеры и вопросы

Итак, для строго монотонных функций g плотность преобразуется по правилу:

$$f_{\eta}(x) = \frac{f_{\xi}(g^{-1}(x))}{|g'(g^{-1}(x))|}, \quad f_{g(\xi)}(g(y)) = \frac{f_{\xi}(y)}{|g'(y)|}.$$

В частности,

$$f_{a\xi+b}(x) = \frac{f_{\xi}\left(\frac{x-b}{a}\right)}{|a|}, \quad f_{\xi^2}(x^2) = \frac{f_{\xi}(x)}{|2x|} + \frac{f_{\xi}(-x)}{|2x|} \quad \forall a, b, x \in \mathbb{R}, a \neq 0.$$

Подумать: откуда взялся модуль?

Подумать: где именно применялась строгая монотонность?

Подумать: привести пример монотонной функции g , для которой $g(\xi)$ заведомо не имеет плотности.

Подумать: можно ли потребовать строгую монотонность лишь на отрезке?

Скалярные характеристики случайных величин

Определения следующих характеристик в общем случае те же, что и в дискретном случае:

Медианой случайной величины ξ называют любое число μ , для которого $\mathbb{P}(\xi \leq \mu) \geq 1/2$ и $\mathbb{P}(\xi \geq \mu) \geq 1/2$.

Квантилью порядка p , $p \in (0, 1)$, случайной величины ξ называют любое число x , для которого $\mathbb{P}(\xi \leq x) \geq p$ и $\mathbb{P}(\xi \geq x) \geq 1 - p$.

Подумать: верно ли, что в случае абсолютно непрерывной случайной величины всякая квантиль порядка p восстанавливается однозначно равенством: $F_\xi(x_p) = p$.

Пример. Для равномерного на $[0, 1]$ распределения имеем: $\mu = \frac{1}{2}$.

Мода и энтропия в абсолютно непрерывном случае

Модой распределения с плотностью f_ξ называют любую точку глобального максимума плотности f_ξ , иногда вводят понятие локальной моды. Распределение называется **унимодальным**, если мода, даже с учетом локальных, одна.

Дифференциальной энтропией распределения с плотностью f_ξ называют значение выражения

$$- \int_{-\infty}^{+\infty} f_\xi(x) \log(f_\xi(x)) dx.$$

Пример. У равномерного на $[0, 1]$ распределения любая точка на интервале $(0, 1)$ — мода, а дифференциальная энтропия равна нулю.

Предупреждение: свойства и того, и другого понятия схожи с их аналогами для дискретных случайных величин, но смешивать их не нужно. Например, эта энтропия может быть отрицательной, принимать значение $\pm\infty$, а может и не существовать.

Матожидание в абсолютно непрерывном случае

Математическое ожидание абсолютно непрерывной случайной величины ξ можно считать по формуле:

$$\mathbb{E}\xi \triangleq \int_{-\infty}^{+\infty} x f_{\xi}(x) dx,$$

если этот интеграл корректен и сходится, в противном случае — математическое ожидание $\mathbb{E}\xi$ не существует.

Если значения случайной величины ξ лежат в отрезке $[a, b]$, то

$$\mathbb{E}\xi = \int_a^b x f_{\xi}(x) dx,$$

при этом математическое ожидание заведомо существует.

Подумать: даже если ξ ограничена, интеграл в $\mathbb{E}\xi$ может оказаться несобственным (почему?), тем не менее он заведомо сходится.

Все отмеченные ранее свойства матожидания остаются верными.

Дисперсия в абсолютно непрерывном случае

Дисперсию абсолютно непрерывной случайной величины ξ можно считать по любой из формул:

$$\begin{aligned}\mathbb{D}\xi &\triangleq \mathbb{E}\xi^2 - (\mathbb{E}\xi)^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mathbb{E}\xi)^2 f_{\xi}(x) dx \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f_{\xi}(x) dx - \left(\int_{-\infty}^{+\infty} x f_{\xi}(x) dx \right)^2.\end{aligned}$$

Подумать: чтобы все указанные формулы давали одно и то же, достаточно проверить

$$\mathbb{E}\xi^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f_{\xi}(x) dx.$$

Подумать: [1 балл] хотя бы для гладких $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ докажите

$$\mathbb{E}g(\xi) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f_{\xi}(x) dx.$$

Переход от дискретного случая к общему

- борелевские множества и мера Лебега
- случайные величины и измеримые отображения
- функции распределения
- абсолютно случайные величины и не только
- математическое ожидание как интеграл
- совместные функции распределения
- условное математическое ожидание как интеграл

Мы нашли подходящие определения для множеств и отображений, написали часть нужных нам формул для еще одного хорошего случая (абсолютно непрерывные случайные величины), но и в этом случае нам требуется уметь задавать интеграл не только от непрерывных функций. Продолжаем учиться работать с такими объектами...