Что-то про теорвер в 3 семестре

Лектор: Р. ?. Пусев Записал :ta_Xus

14 января 2017 г.

Оглавление

1 3	Элементарная теория вероятностей		2
	§ 1	Аксиоматическое определение вероятности	2
	§ 2	Формула полной вероятности	3
	§3	Теорема Байеса	2
	§ 4	Независимые события	4
	§ 5	Случайные величины и их распределения	4
	§ 6	Моменты случайных величин	5
	§ 7	Характеристическая функция	6
	§ 8	Случаные векторы	7
	§ 9	Функция от случайного вектора	Ç
	§ 10	Матожидание и дисперсия суммы случайных величин	10
	§ 11	Матожидание функции случайной величины	12
	§ 12	Неравенство Шварца	12
Литература			12

Глава 1: Элементарная теория вероятностей

§ 1 Аксиоматическое определение вероятности

Определение 1 (σ -алгебра). Алгеброй $\mathcal A$ подмножеств множества Ω называется такой набор его подмножеств с заданными операциями объединения, пересечения и дополнения множеств, что

- 1. $\Omega \in \mathcal{A}$
- 2. $X \in \mathcal{A} \Rightarrow \overline{X} \in \mathcal{A}$
- 3. $X_1, X_2 \in \mathcal{A} \Rightarrow X_1 \cup X_2$

Сигма-алгеброй подмножеств называется всё тоже самое, только можно объединять счётное число подмножеств.

Определение 2 (Вероятностное пространство). Рассмотрим упорядоченную тройку (Ω, \mathcal{F}, P) , где

 Ω — Множество (элементарных исходов). Чисел, например.

 $\mathcal{F}-\sigma$ — алгебра подмножеств Ω

Р — Собственно, вероятность

Определение 3 (Вероятность). $P \colon \mathcal{F} \to \mathbb{R}$ такая, что

- 1. $\forall A \ F(A) \geqslant 0$
- 2. $\forall \{A_i\}: A_i \cap A_j = \emptyset \ P\left(\bigcup_i A_i\right) = \sum_i P(A_i)$
- 3. $P(\Omega) = 1$

Как видно, сильно похоже на площадь. Что впрочем неслучано, вероятность — нормированная мера. Последнее условие как раз и означает нормированность.

Определение 4 (Тривиальные события). \varnothing , Ω .

Утверждение 1. Свйоства вероятности:

- 1. $P(\emptyset) = 0$
- 2. $0 \le P(A) \le 1$

3.
$$P(\overline{A}) = 1 - P(A)$$

4.
$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$$

А это очень важное и будет в отдельном утверждении.

Утверждение 2 (Непрерывность меры). Пусть $A_1 \subset \cdots A_n \subset \cdot$, $\bigcup_i A_i = A$. Тогда $P(A) = \lim_{n \to \infty} P(A_n)$.

▼

Пусть

$$B_1 = A_1$$

$$B_2 = A_2 \setminus A_1$$
.....

Тогда

$$A = \bigcup_{i=1}^{\infty} B_i; \ A_n = \bigcup_{i=1}^{n} B_n$$

Следовательно,

$$P(A) = \sum_{i=1}^{\infty} P(B_i) = \lim_{n \to \infty} \sum_{i=1}^{n} P(B_i) = \lim_{n \to \infty} P(A_n)$$

Всё работает, потому что в σ -алгебре можно объединять счётное число множеств.

 \blacktriangle

§ 2 Формула полной вероятности

ну мы же делим, нажо убедиться что неноль **Определение 1** (Условная вероятность). Пусть $A,B\in\mathcal{F},\ P(A)>0.$ Тогда

$$P(B \mid A) := \frac{P(B \cap A)}{P(A)}$$

Утверждение 1. Пусть $\{A_i, H\} \subset \mathcal{F}$ и

1.
$$P(A_i) > 0$$

2.
$$A_i \cap A_i = \emptyset$$

3.
$$\bigcup_i A_i = \Omega$$

(полная группа/система событий). Тогда

$$P(H) = \sum_{i} P(A_i) \cdot P(H \mid A_i)$$

§ 3 Теорема Байеса

Теорема 1. Пусть A_i — полная система событий, $H \in \mathcal{F}$: P(H) > 0. Тогда

$$P(A_k \mid H) = \frac{P(A_k) \cdot P(H \mid A_k)}{\sum_i P(A_i) \cdot P(H \mid A_i)}$$

§ 4 Независимые события

Определение 1. Пусть $A, B \in \mathcal{F}$. Они назывыются независимыми, если

$$P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$$

Утверждение 1. События A, B независимы $\Leftrightarrow P(A \mid B) = P(A) \lor P(B \mid A) = P(B)$ (в зависимости от того, что определено, вдруг там ноль где-нибудь).

Утверждение 2. Если A, B несовместны, то нетривиальные A, B — зависимы.

§ 5 Случайные величины и их распределения

Определение 1 (Случаная величина). Случайной величиной назовём произвольное хорошее отображение $X \colon \Omega \to \mathbb{R}$. Тут нужно бы сказать про измеримость, это потребуется, чтобы говорить о вероятности попадания в интервал на прямой. Так что

$$X: \left(X^{-1}(B) = \{\omega \mid X(\omega) \in B\}\right) \in \mathcal{F},$$

где B — борелевское множество

Определение 2. Пусть $B \subset \mathbb{R}$, B — промежуток, или дополнение в нему (борелевское множество).

$$P(X \in B) = P(\{\omega \mid X(\omega) \in B\})$$

Определение 3. Случайная величина называется дискретной, если

$$\exists (\{a_i\} \sim \mathbb{N}) \colon \left(\sum_i P(X=a_i) = 1\right)$$

то есть

$$P(X \in B) = \sum_{\{i | a_i \in B\}} p_i, \ p_i = P(X = a_i)$$

Определение 4. Случайная величина называется непрерывной, если

$$\exists (f_X \colon B \to \mathbb{R}) \colon \left(P(X \in B) = \int_B f_X(x) \, \mathrm{d}x \right)$$

тут вроде концы могут входить, так что точка — тоже борелевское множество.

Определение 5 (Распределение случайной величины). $F(B) = P(X \in B)$

Пример 1 (К непрерывному распределению). Пусть $X(\omega) = \omega$, B = (0,1), $\Omega = (-1,1)$. Выберем $f_X \equiv \frac{1}{2}$.

$$F(B) = P(X \in B) = P(\{\omega \mid \omega \in (0,1)\}) = P((0,1)) = \frac{1-0}{1+1} = \frac{1}{2}$$

$$F(B) = \int_{(0,1)} \frac{1}{2} dx = \frac{1-0}{2} = \frac{1}{2}$$

Это всё верно, потому что на множестве интервалов вероятность — нормированная длина интервала.

Определение 6 (Функция распределения).

$$F_X : \mathbb{R} \to [0; 1] : F_X(x) = P(X < x) = P(\{\omega \mid X(\omega) < x\})$$

Утверждение 1. Про F(x) верно следущее:

- 1. $F \uparrow \mathbb{R}$
- $2. \lim_{x \to -\infty} F(x) = 0$
- $3. \lim_{x \to +\infty} F(x) = 1$
- 4. $\lim_{x \to x_0 0} F(x) = F(x_0)$

Утверждение 2. Верно и обратное: если существует функция с указанными свойствами, под неё найдётся случайная величина.

Замечание. Если рассматривать обобщённые функции, то любое распределение запишется как

$$\int_{-\infty}^{x} f_X(u) \, \mathrm{d} u$$

§ 6 Моменты случайных величин

Определение 1. Пусть X — случайная величина,

$$\int_{-\infty}^{\infty} |x| f_X(x) \, \mathrm{d}x < \infty$$

Тогда

$$\langle x \rangle \equiv \bar{x} \equiv M X = \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) \, \mathrm{d}x$$

Утверждение 1. Свойства матожидания:

1.
$$M < \infty$$

2.
$$M(aX + bY) = aMX + bMY$$

3.
$$P(X \ge 0) = 1 \Rightarrow MX \ge 0$$

4.
$$\begin{cases} P(X \ge 0) = 1 \\ MX = 0 \end{cases} \Rightarrow P(X = 0) = 1$$

5. если X, Y — независимы, то $M(XY) = MX \cdot MY$

Определение 2. Момент k-ого порядка относительно начала a:

$$\lambda_{k,a} = \int_{-\infty}^{\infty} (x - a)^k f(x) \, \mathrm{d}x$$

(если есть абсолютная сходимость)

Определение 3. Начальный момент: $\nu_k = \lambda_{k,0}$

Определение 4. Центральный момент: $\mu_k = \lambda_{k,\bar{x}}$

Утверждение 2.
$$\nu_k = \sum_{i=0}^k C_k^i a^i \lambda_{k-i,a}$$

Определение 5 (Дисперсия). $DX = M(X - MX)^2$, $\sigma = \sqrt{DX}$ — среднеквадратичное отклонение.

Утверждение 3.

$$D(aX + bY) = a^2 DX + b^2 DY$$

если X,Y — независимы, то $\mathsf{D}(XY) = \mathsf{D}\,X\cdot\mathsf{D}\,Y$

$$D(X + C) = DX$$

§7 Характеристическая функция

Определение 1 (Характеристическая функция). $\Phi(t) = M e^{itx}$

Утверждение 1. *Свойства характеристической функции:*

1. Всегда существует и $|\Phi(t)| \leq 1$.

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

- 3. $\Phi_{a+Xb}(t) = e^{ita}\Phi_X(tb)$
- 4. Если X, Y независимы, то $\Phi_{X+Y}(t) = \Phi_X(t)\Phi_Y(t)$
- 5. Если $M |X|^n < \infty$, то $\Phi^{(k)}(0) = i^k M X^k$

Определение 2 (Сходимость по распределению). $X_n \stackrel{d}{\to} X \Leftrightarrow F_n(x) \to F(x)$

Теорема 2 (О непрерывном соответствии). $X_n \stackrel{d}{\to} X \Leftrightarrow \Phi_{X_n}(t) \stackrel{\Rightarrow}{\to} \Phi_X(t)$. Здесь на самом деле всё сложно. В разных книжках пишут равномерную сходимость на разных интервалах. У нас вроде было на всей вещественной прямой, но тогда это слишком сильное утверждение. К слову так же в [1] и [2]. А вот в [3] требуют только сходимости в каждом конечном интервале. Можно взять экспоненту, и понять, что эти условия разные.

§8 Случаные векторы

Определение 1 (Случаная величина). Случайной величиной назовём произвольное хорошее отображение $X: \Omega \to \mathbb{R}^n$. См. примечание про измеримость в § 5. Борелевские множества можно рассматривать и в \mathbb{R}^n , как наименьшую сигмаалгебру, содержащую все полуоткрытые параллелепипеды.

Так же можно считать, что случайный вектор — набор случайных величин.

Определение 2 (Функция распределения).

$$F_X: \mathbb{R}^n \to [0; 1]: F_X(x) = P(X^1 < x^1, \dots, X^n < x^n)$$

То есть вероятность попадания в параллелепипед, уходящий в бесконечность.

Замечание 1. Тут как раз используется, что борелевские множества «прямоугольные».

Утверждение 1. Про F(x) верно следущее:

- 1. F не убывает по каждому аргументу.
- $2. \lim_{x_i \to -\infty} F(x) = 0$
- $3. \lim_{x \to +\infty} F(x) = 1$
- 4. $\lim_{x \to x_0 0} F(x) = F(x_0)$ (по совокупности переменных) Это следует из непрерывности меры.

тоже важно, так что отдельно

Утверждение 2. Пусть $a^1 < b^1, \ldots, a^n < b^n$, тогда работает формула включений и исключений

$$F(b^1,\ldots,b^n) - \sum_i F(b^1,\ldots,a^i,\ldots,b^n) + \cdots + F(a^1,\ldots,a^n) = P(x \in [a^1,b^1) \times [a^n,b^n))$$

По сути следствие формулки про вероятность объединения.

Определение 3. Векторная случайная величина называется дискретной, если

$$\exists (\{a_i \mid a_i \in \mathbb{R}^n\} \sim \mathbb{N}) \colon \left(\sum_i P(X = a_i) = 1\right)$$

то есть

$$P(X \in B) = \sum_{\{i | a_i \in B\}} p_i, \ p_i = P(X = a_i)$$

Определение 4. Векторная случайная величина называется непрерывной, если

$$\exists (f_X \colon B \to \mathbb{R}) \colon \left(P(X \in B) = \int_B f_X(x^1, \dots, x^n) \, \mathrm{d} x^1 \cdots \mathrm{d} x^n \right)$$

Замечание 1. Для функций распределения:

$$F(x^1,\ldots,x^n)=\int_{-\infty}^{x^n}\cdots\int_{-\infty}^{x^1}f_X(x^1,\ldots,x^n)\,\mathrm{d}x^1\cdots\mathrm{d}x^n$$

Утверждение 3. Пусть X, Y — независимы. Тогда $p_{X+Y}(x,y) = p_X(x) \cdot p_Y(y)$

▼

По определению функции распределения

$$F_{X,Y}(x,y) = \int_{-\infty}^{x} \int_{-\infty}^{y} p(x,y) \, dx dy$$

Из независимости X, Y

$$F_{X,Y}(x,y) = P(X < x,Y < y) = P(\omega \mid X(\omega) \in (-\infty;x] \cap \omega \mid Y(\omega) \in (-\infty;y] = P(\omega \mid X(\omega) \in (-\infty;x]) \cdot P(\omega \mid Y(\omega) \in (-\infty;y]) = P(X \in X,Y \in Y)$$

А тогда из независимости подынтегральных функций

$$F_X(x) \cdot F_Y(y) = \int_{-\infty}^{x} p_X(x) \, \mathrm{d}x \cdot \int_{-\infty}^{y} p_Y(y) \, \mathrm{d}y = \int_{-\infty}^{x} \int_{-\infty}^{y} p_X(x) \cdot p_Y(y) \, \mathrm{d}x \mathrm{d}y$$

А дальше можно заметить, что нам неважно по какому множеству интегрировать.

$$\int_{B} (p(x, y) - p_X(x) \cdot p_Y(y)) dxdy = 0$$

Здесь правда всё ломается на отсутствии непрерывности у p. Но если она есть, то дальше стандартное рассуждение в окрестности точки где не 0.

§ 9 Функция от случайного вектора

Определение 1 (Функция от случайного вектора). $g: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$.

Здесь нужно снова говорить про измеримость g — прообраз борелевского множества должен быть борелевским множеством. Иначе g(X) может не получиться случайной величиной. Но всякие мерзкие отображения всё равно никому не нужны $\stackrel{\smile}{\smile}$.

Утверждение 1. Пусть X — дискретная случайная величина, f — обратима, Y = g(X), $b_j = f(a_j)$. Тогда $P(Y^i = b_j^i) = P(X^i = a_j^i)$.

▼

$$P(Y^{i} = b_{i}^{i}) = P(f(X^{i}) = f(a_{i}^{i})) = P(\omega \mid f(X^{i}(\omega)) = f(a_{i}^{i}))$$

Поскольку f — обратима, она биективна. Значит $f(X) = f(a_i) \Leftrightarrow X = a_i$. Собственно, всё.

Утверждение 2. Пусть X — непрерывная случайная величина, f — обратима, Y = g(X), $f^{-1} = g$. Тогда $p_y(y) = p_X(g(y)) \left| \frac{\mathrm{d}g}{\mathrm{d}y} \right|$.

▼

Пусть D = f(B). Тогда $P(Y \in D) = P(X \in B)$ опять-таки в силу биективности f. Ну, ничего нового туда попасть не может и у всего есть прообраз. Так что (здесь будем рисовать один значок интеграла из экономии размера пдф-ки, хотя в этом замечании данных может и больше)

$$\int\limits_{D} \langle p_{Y}(y) \, \mathrm{d}y \rangle = \int\limits_{B} \langle p_{X}(x) \, \mathrm{d}x \rangle = \int\limits_{D} \langle p_{X}(g(y)) \left| \frac{\mathrm{d}g}{\mathrm{d}y} \right| \rangle$$

Якобиан тут под модулем, так как множество неориентированное. Я верю, что нам ещё про это расскажут на матане.

§ 10 Матожидание и дисперсия суммы случайных величин

Утверждение 1. Пусть $X, Y, n \in (A \sim \mathbb{N})$ — две дискретные независимые случайные величины. Тогда

$$P(X+Y=n) = \sum_{k \in A} P(X=n-k) \cdot P(Y=k)$$

▼

Из формулы полной вероятности $(Y = k, k \in A$ правда полная группа)

$$P(X + Y = n) = \sum_{k \in A} P(X + Y = n \mid Y = k) \cdot P(Y = k) = \sum_{k \in A} P(X = n - k \mid Y = k) \cdot P(Y = k)$$

А вот тут уже поможет независимость X, Y.

$$\cdots = P(X = n - k) \cdot P(Y = k)$$

Утверждение 2. Пусть $X_1, X_2, n \in \mathbb{R}$ — две непрерывные независимые случайные величины. Тогда

$$p_{X_1+X_2}(y) = \int_{\mathbb{R}} p_1(y-t)p_2(t) dt$$

▼

Пусть $Y = X_1 + X_2$. Тут видно, что нет биекции, придется руками что-то делать.

$$F_{Y}(y) = \iint\limits_{x_{1}+x_{2} < y} p(x_{1}, x_{2}) dx_{1} dx_{2} = \int\limits_{-\infty}^{\infty} dx_{1} \int\limits_{-\infty}^{y-x_{1}} p(x_{1}, x_{2}) dx_{2} = \int\limits_{-\infty}^{\infty} dx_{1} \int\limits_{-\infty}^{y} p(x_{1}, u - x_{1}) du$$

слишком много раз пользовались на физике, так что оставим на 4 семестр

Переменные независимы, так что можно поменять местами интегралы (ещё же по области интегрируем, неважно как) А тогда, убирая внешний интеграл из определения функции распределения, получаем

$$p_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} p(t, y - t) dt$$

Поскольку X_1 , X_2 независимы, то $p(t,y-t)=p_1(t)\cdot p_2(y-t)$. Нумерация никого не интересует, так что

$$p_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} p_1(y-t) \cdot p_2(t) dt$$

Утверждение 3. М $(\sum_{i} X_{i}) = \sum_{i} M X_{i}$. Да и вообще оно линейно.

▼

Пусть f(X,Y) = X + Y

$$M(X + Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) p(x, y) dxdy = \int_{-\infty}^{+\infty} x p(x, y) dxdy + \int_{-\infty}^{+\infty} y p(x, y) dxdy$$
$$= \int_{-\infty}^{+\infty} x \left(\int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dy \right) dx + \int_{-\infty}^{+\infty} y \left(\int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dx \right) dy$$
$$= MX + MY$$

Покажем, что
$$\int_{-\infty}^{+\infty} p(x,y) \, \mathrm{d}y = p_X(x)$$

$$\int_{-\infty}^{\times} \left(\int_{-\infty}^{+\infty} p(x,y) \, \mathrm{d}x \right) \, \mathrm{d}y = F(x,+\infty) = P(X < x,Y < +\infty) = P(\omega \mid X(\omega) \in (-\infty,x], Y \in \mathbb{R} \cup \{+\infty\})$$

$$= P(X < x) = F_X(x) = \int_{-\infty}^{x} p_X(x) \, \mathrm{d}x$$

Опять-таки интервал можно сжать как угодно, правда снова проблемы с непрерывностью. Часть про константу слишком очевидна, не будем её доказывать.

 \blacktriangle

Утверждение 4 (Дисперсия суммы). D $(\sum_i X_i) = \sum_i D X_i$

▼

Сначала заметим, что D $X = M(X - MX)^2$, M(X - MX) = MX - MX = 0

$$D(X + Y) = M(X + Y - M(X + Y))^{2} = M((X - MX) + (Y - MY))^{2} = M(X - MX)^{2} + M(Y - MY)^{2} + 2M(X - MX)M(Y - MY)$$

$$= DX + DY$$

▲

Утверждение 5. Если X, Y — независимы, то MXY = MXMY

▼

§ 11 Матожидание функции случайной величины

Определение 1. М $f(X) = \int\limits_{-\infty}^{+\infty} f(x)p(x) \, \mathrm{d}x$. В случае чего он многомерный, просто прикидывается. Существует, если есть абсолютная сходимость.

Утверждение 1. Матожидание функции линейно

Утверждение 2. Если X, Y — независимы, то $M f_1(X_1) f_2(X_2) = M f_1(X_1) M f_2(X_2)$

§ 12 Неравенство Шварца

Утверждение 1. $(M XY)^2 \le M X^2 M Y^2$

▼

 $M(X+tY)^2=t^2\ MY^2+2t\ MXY+MX^2\geqslant 0$ из свойств матожидания. Ну там и подынтегральная функция положительна. Тогда квадратное уравнение в правой части может иметть не более одного корня.

$$(2 M XY)^2 - 4 M X^2 M Y^2 \leq 0 \Leftrightarrow (M XY)^2 \leq M X^2 M Y^2$$

Литература

- [1] Чернова Н.И. Теория вероятностей.
- [2] Ширяев А.Н. Вероятность. М.: Наука, 1980.
- [3] Пономаренко Л.С. Прохоров Ю.В. Лекции по теории вероятности и математической статистике. 2-е изд., испр. и доп. М.: Издательство Московского университета, 2012.