

# Теория вероятностей и математическая статистика

Цель изложения

- Теория вероятностей и математическая статистика
  - Вероятностное пространство
  - Формула полной вероятности
  - Плотность вероятности
  - Математическое ожидание случайной величины
  - Формула композиции
  - Евклидово пространство случайных величин
  - Гильбертово пространство случайных величин
  - Разложение в ряд по ортогональным функциям
  - Пространство суммируемых функций
  - Ортогональные системы функций в  $L_2$
  - Биномиальное распределение
  - Производящие функции последовательности
    - Арифметические действия с формальными степенными рядами
    - Рекуррентные соотношения и рациональные производящие функции
    - Производящие функции моментов
    - Факториальные моменты
  - Характеристические функции последовательности

*Необходимо обеспечить переход от теории вероятностей к квантовой механике и распределениям вероятности. Производящие и характеристические функции (и еще факториальные моменты) нужны для введения в теорию операторов.*

*Все изложенные идеи - абстрактны. Ни один интеграл приведенный ниже считать не нужно. Весь этот материал-вводная часть к дискретной математике, которая следует из теории операторов в дискретном пространстве. Расчеты начинаются там, где вместо функций возникают вектора коэффициентов разложения и матрицы, а вместо уравнений в частных производных - полиномы и алгоритмы.*

- [1] Б.А. Севастьянов. Курс теории вероятностей и математической статистики.
- [2] А.Н. Колмогоров. Основные понятия теории вероятностей.
- [3] А.Н. Колмогоров, С.В. Фомин. Элементы теории функций и функционального анализа.

# Вероятностное пространство

Тройку  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ , где  $\Omega$  — пространство элементарных событий,  $\mathcal{A}$  —  $\sigma$ -алгебра подмножеств  $\Omega$ , называемых событиями,  $P$  —

числовая функция, определенная на событиях и называемая вероятностью, будем называть вероятностным пространством, если выполнены следующие аксиомы:

1.  $P(A) \geq 0$  для всех  $A \in \mathcal{A}$  (неотрицательность  $P$ );
2.  $P(\Omega) = 1$  (нормированность  $P$ );
3.  $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$ , если  $A \cap B = \emptyset$  (аддитивность  $P$ );
4. Если  $A_n \downarrow \emptyset$ , т. е.  $A_1 \supseteq A_2 \supseteq \dots$  и  $\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n = \emptyset$ , то  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) = 0$  (непрерывность  $P$ ).

Система аксиом 1°, 2°, 3°, 4° определяет вероятностную меру на  $\sigma$ -алгебре пространства  $\Omega$ . Эта система аксиом предложена А. Н. Колмогоровым [2].

## Формула полной вероятности

Для любых событий  $A$  и  $B$ :

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

Два события  $A$  и  $B$  *независимы* тогда и только тогда

$$P(AB) = P(A) + P(B) .$$

**Условная вероятность.** Пусть  $P(B) > 0$ . Условной вероятностью  $P(A|B)$  события  $A$  при условии, что произошло событие  $B$  (или просто: при условии  $B$ ), назовем отношение

$$P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$$

Для условной вероятности  $P(A|B)$  применяется также обозначение  $P_B(A)$ .

$$P(AB) = P(B)P(A|B)$$

Систему событий  $A_1, A_2, \dots, A_n$  будем называть конечным разбиением (в дальнейшем — просто разбиением), если они попарно несовместны и  $A_1 + A_2 + \dots + A_n = \Omega$  образуют полное пространство.

**Формула полной вероятности.** Если  $A_1, \dots, A_n$  — разбиение и все  $P(A_k) > 0$ , то для любого события  $B$  имеет место формула

$$P(B) = \sum_{k=1}^n P(A_k)P(B|A_k) ,$$

называемая формулой полной вероятности.

**Формула Байеса.** Если выполнены условия (2):  $A_1, \dots, A_n$  — конечное разбиение и все  $P(A_k) > 0$  и  $P(B) > 0$ , то имеют место формулы

$$P(A_k|B) = \frac{P(A_k)P(B|A_k)}{\sum_{i=1}^n P(A_i)P(B|A_i)} ,$$

называемые формулами Байеса.

*из этих определений следует разложение в ряд по ортогональным функциям*

*Надо выстроить аналогию между условной вероятностью и линейным пространством функций, которая выражается через скалярное произведение и норму в гильбертовом пространстве.*

*Надо ввести аналогию между функцией Softmax из формулы Байеса. Откуда берется экспонента, из какого распределения плотности вероятности*

## Плотность вероятности

*в курсе теории функции вводится понятие  $\sigma$ -алгебра над обрезками абстрактного множества и алгебра (борелевская) над обрезками множества, к которому можно применить операцию сравнения (множество чисел). Теория вероятностей сопоставляет абстрактному множеству со своей нарезкой - вероятности. Множеству чисел, множеству векторов, множеству функций мы сопоставляем некоторую числовую меру - вероятность. Если множество упорядоченное, то ему можно сопоставить числовую функцию и говорить про функции распределения. Из двух положительных функций можно составить произвольную функцию. Из двух функций вещественных можно сделать комплексную. Из множества функций - вектор. Если функция распределения (вероятности) непрерывная и дифференцируемая, можно говорить про плотность (вероятности).*

Числовая функция  $\xi = \xi(\omega)$  от элементарного события  $\omega \in \Omega$  ( $\xi : \Omega \mapsto \mathbb{R}$ ) называется случайной величиной, если для любого числа  $x \in \mathbb{R}$

$$\{\xi \leq x\} = \{\omega : \xi(\omega) \leq x\} \in \mathcal{A}.$$

Функцию

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

определенную при всех  $x \in \mathbb{R}$ , назовем функцией распределения случайной величины  $\xi$ .

Для  $x_1 < x_2$  можно записать событие  $\{\xi \leq x_2\}$  как сумму интервалов (непересекающихся)

$$\{\xi \leq x_1\} + \{x_1 < \xi \leq x_2\}$$

откуда следует

$$P(\xi \leq x_2) = P(\xi \leq x_1) + P(x_1 < \xi \leq x_2)$$

$$P(x_1 < \xi \leq x_2) = F(x_2) - F(x_1)$$

$\sigma$ -алгебра  $\mathcal{B}$  числовых множеств, порожденная всевозможными интервалами вида  $x_1 < x \leq x_2$ , называется *борелевской*; множества  $B$ , входящие в  $\mathcal{B}$ , также называются *борелевскими*.

$\sigma$ -алгебра борелевских множеств  $\mathcal{B}$  содержит всевозможные интервалы вида

$$x_1 \leq x \leq x_2, \quad x_1 < x < x_2, \quad x_1 < x \leq x_2, \quad x_1 \leq x < x_2$$

с конечными и бесконечными концами, их конечные и счетные суммы, все открытые и замкнутые множества.

Для каждого  $B \in \mathcal{B}$  определена вероятность  $P\{\xi \in B\}$ , которую мы будем обозначать  $P_{\xi}(B)$ .

Функция  $P_{\xi}(B)$ , определенная для всех  $B \in \mathcal{B}$ , называется распределением вероятностей случайной величины  $\xi$ .

- [3] Колмогоров, Фомин. [Гл.VI Пар. 6 Интеграл Стильеса](#).
- [1] Севастьянов. § 27. Случайные величины и их распределения

В теории функции [3] вводится понятие меры Лебега и меры Стильеса на подмножествах отрезков на интервале  $[a, b]$ . Функция распределения монотонна и не убывает. Интеграл

строится как разность двух функций.

Интегралу Лебега по мере образованной функцией распределения  $F(x)$

$$\int_a^b f(x) d\mu_F$$

сопоставляется интеграл в форме Лебега-Стилтьеса

$$\int_a^b f(x) dF(x) = \int_a^b f(x) F'(x) dx$$

Функция  $F'(x)$  будет называться *плотностью вероятности*.

Вместе с тем вводится понятие *линейный непрерывный функционал* и доказывается теорема Ф.Рисса. Всякий линейный непрерывный функционал на  $S$  в пространстве  $C[a, b]$  представим в виде

$$S(f) = \int_a^b f(x) dF(x)$$

Мы будем говорить, что функция  $p(x) = p_\xi(x)$  есть плотность распределения случайной величины  $\xi$ , если для любых  $x_1 < x_2$

$$P\{a < \xi < b\} = \int_{x_1}^{x_2} p_\xi(x) dx .$$

Из определения следует

1.  $F'_\xi(x) = p_\xi(x)$ ;
2.  $F_\xi(x) = \int_{-\infty}^x p_\xi(u) du$ ;
3.  $F_\xi(x_2) - F_\xi(x_1) = \int_{x_1}^{x_2} p_\xi(u) du$  для  $x_1 < x_2$ .

*очень важный пункт 2. Я запишу в другом виде*

$$F_\xi(x) = P(\xi < x) = \int_{-\infty}^x p_\xi(u) du = \int_{-\infty}^x dF_\xi(u)$$

Если распределение имеет плотность  $p_\xi(x)$ , то мы будем говорить, что случайная величина  $\xi$  имеет *абсолютно непрерывное распределение*. Через плотность  $p_\xi(x)$  можно выразить любую

вероятность  $P\{\xi \in B\}$ , если мы умеем вычислять интеграл по области  $B$  в следующей форме:

$$P\{\xi \in B\} = \int_B p_\xi(x) dx .$$

Для множеств  $B$ , равных сумме интервалов, интеграл вычисляется обычным способом. Для того чтобы равенство имело смысл при любом борелевском множестве  $B$ , нам нужно обобщить понятие интеграла, перейдя от интеграла Римана к интегралу Лебега.

Плотность распределения  $p(x)$  обладает следующими двумя свойствами:

$$p(x) \geq 0, \quad \int_{-\infty}^{\infty} p(x) dx = 1 .$$

## Математическое ожидание случайной величины

Математическое ожидание  $E\xi$  случайной величины  $\xi = \xi(\omega)$ , заданной на вероятностном пространстве  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ , определяется последовательно сначала для целых случайных величин, затем для неотрицательных случайных величин и, наконец, в общем случае.

Ввести понятие функции можно через определение индикатора события  $A$

$$I_A(\omega) = \begin{cases} 1, & \text{если } \omega \in A \\ 0, & \text{если } \omega \notin A \end{cases}$$

Случайную величину можно выразить с помощью индикаторов конечного разбиения на множестве ... через сумму – разложение по индикаторам.

$$\xi(\omega) = \sum_{i=1}^N x_i I_{A_i}(\omega)$$

*Индикаторная функция тесно связана с понятием финитной функции и обобщенной функции. Так вводится понятие  $\delta$ -функции [3].*

Функцией распределения случайной величины  $\xi$  будем называть вероятность  $P(\xi \leq x_i)$  того что величина примет значение не более  $x_i$ .

Математическое ожидание случайной величины при разложении по полному множеству независимых событий.

$$E\xi = \sum_{i=1}^N x_i P(A_i)$$

В теории вероятностей можно определить разложение по положительно определенным функциям.

В общем случае случайная величина однозначно представима в виде  $\xi = \xi^+ - \xi^-$

$$E\xi = E\xi^+ - E\xi^-$$

Можно определить мат.ожидание от комплексной величины  $\zeta = \xi + i\eta$

$$E\zeta = E\xi + iE\eta$$

Предел  $\lim_{n \rightarrow \infty} \rightarrow E\xi_n$  обозначим как интеграл Лебега

$$\int_{\Omega} \xi(\omega) dP(\omega)$$

Функция распределения  $F(x) = P(\xi < x)$ . Функция F монотонно не убывает, непрерывная и удовлетворяет условиям  $F(-\infty) = 0, F(+\infty) = 1$ .

*Математическое ожидание* случайной величины (в форме интеграла Лебега-Стилтьеса):

$$E\xi = \int_{-\infty}^{\infty} x dF(x) .$$

*Дисперсия:*

$$D\xi = \int_{-\infty}^{\infty} (x - E\xi)^2 dF(x) .$$

Если случайная величина  $\xi$  имеет плотность  $p_{\xi}(x)$  то

$$E\xi = \int_{-\infty}^{\infty} x p_{\xi}(x) dx .$$

Если  $\xi$  имеет плотность  $p_{\xi}(x)$ , функция  $g(x)$  непрерывна, то

$$Eg(\xi) = \int_{-\infty}^{\infty} g(x)p_{\xi}(x)dx .$$

## Формула композиции

Пусть  $\xi$  и  $\eta$  – независимые случайные величины,  $p_{\xi}$  и  $p_{\eta}$  – их плотности вероятности.

Плотность их совместного распределения равна

$$p_{\xi\eta}(x, y) = p_{\xi}(x)p_{\eta}(y)$$

Функция распределения суммы равна следующему интегралу

$$F_{\xi+\eta}(z) = P(\xi + \eta \leq z) = \int_{x+y \leq z} p_{\xi}(x)p_{\eta}(y) dx dy$$

Интеграл можно выразить, как повторный (для непрерывных плотностей — это факт из анализа, — следствие теоремы Фубини, доказываемой в теории интеграла Лебега), поэтому

$$\begin{aligned} F_{\xi+\eta}(z) &= \int_{-\infty}^{+\infty} p_{\xi}(x) dx \int_{-\infty}^{z-x} p_{\eta}(y) dy = \int_{-\infty}^{+\infty} F_{\eta}(z-x)p_{\xi}(x) dx \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} p_{\xi}(x) \int_{-\infty}^z p_{\eta}(y-x) dx dy = \int_{-\infty}^z dy \int_{-\infty}^{+\infty} p_{\eta}(y-x)p_{\xi}(x) dx \end{aligned}$$

Формулы

$$F_{\xi+\eta}(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} F_{\eta}(z-x)p_{\xi}(x) dx \quad - \text{композиция}$$

$$p_{\xi+\eta}(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} p_{\eta}(y-x)p_{\xi}(x) dx \quad - \text{свертка}$$



**Композиция (суперпозиция) функций** — это применение одной функции к результату другой. Суперпозиция это операция, которую мы хотим использовать для генерализации выражений связанных с разложениями.

Пусть даны две функции  $f : X \rightarrow Y$  и  $g : f[X] \rightarrow Z$ , где  $f[X] \subseteq Y$  — образ (отображение) множества  $X$ . Тогда их композицией называется функция  $g \circ f : X \rightarrow Z$ , определённая равенством:  $(g \circ f)(x) = g(f(x)), x \in X$ .

Это утверждение такое, что мы применяем некоторое обобщение операции сложения, когда работаем с более сложными объектами. В простейшем случае это может быть свертка с весовыми коэффициентами, в более сложном случае это более сложная функция, которую можно представить как *композицию* или *суперпозицию функций*.

Свойства композиции:

1. Композиция ассоциативна:  $(h \circ g) \circ f = h \circ (g \circ f)$
  2. Если  $f(x) = I_X$  - тождество — тождественное отображение на  $X$ , то есть  $\forall x \in X : f(x) = I_X(x)$ , то  $g \circ f = g$ .
  3. Если  $g = I_Y$  — тождественное отображение на  $Y$ , то есть  $\forall y \in Y : g(y) = I_Y(y) = y$ , то  $g \circ f = f$
  4. Композиция отображений  $f : X \rightarrow X, g : X \rightarrow X$ , в общем случае не коммутативна,  $f \circ g \neq g \circ f$ . Для некоторого класса функций коммутативность существует.
- Свойства 2 и 3 выражаются через «identity» - инвариант множества, который обозначается как  $I$ .
  - $\circ$  – операция разложения, которая соответствует функции от функции  $f(g(x))$ .

*Композиции функций мы хотим сопоставить ассоциативную алгебру. см. понятие линейность. Операцию умножения на скаляр. Композиция - линейна.*

## Евклидово пространство случайных величин

см. [1] Севастьянов § 16.

Векторное  $n$ -мерное пространство квадратно- суммируемых функций на интервале  $L^2([0, 1]^n)$  с определенными свойствами:

1. мера Лебега, заданной плотностью вероятности на интервале  $\rho(x) > 0$ .
2. Скалярное произведение векторов  $(\xi, \eta) = \sum_{\omega} \xi(\omega)\eta(\omega)\rho(\omega) = E\xi\eta$
3. Норма  $\|\xi\| = \sqrt{(\xi, \xi)}$
4. Дистанция  $d(\xi, \eta) = \sqrt{E(\xi - \eta)^2} = \|\xi - \eta\|$

Механическое истолкование  $E(\xi)$  и  $D(\xi)$

$$E\xi = \sum_{k=0}^n x_k p_k, \quad D\xi = \sum_{k=0}^n (x_k - E\xi)^2 p_k, \quad \text{Cov}(\xi, \eta) = E\{(\xi - E\xi)(\eta - E\eta)\}$$

-- центр масс и момент инерции (разброс масс) относительно центра. В трехмерном пространстве момент инерции — тензорная величина, представленная матрицей  $3 \times 3$ , собственным вектором и собственными значениями. Ковариация имеет смысл коэффициента корреляции — скалярного произведения.

*дан пример в дискретном пространстве. Тоже самое можно определить для непрерывных вероятностей.*

## Гильбертово пространство случайных величин

[4] Бахтин В. И., Пиндрик О. И. Геометрические методы в статистике

В [математических классах](#) вводится аксиоматика из теории функции [3] - пространство со счетно-аддитивной мерой. Теория вероятностей представлена, как вероятностное пространство со своей мерой. В курсе теории вероятностей показано, как вводится понятие меры и интеграла Лебега. Аналогичная связь (двойственность представления) существует между разделами математической статистики и теорией Гильбертова пространства.

*Вероятностное пространство можно образовать от любого множества с разбиением на непересекающиеся подмножества. Множеству можно сопоставить набор базисных функций. Гильбертово пространство можно образовать от набора ортогональных базисных функций.*

Например, условные математические ожидания, линейные регрессии, частные и множественные корреляции проще всего определять с помощью ортогональных проекций в гильбертовом пространстве случайных величин.

Вероятностным пространством называется тройка  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbf{P})$ , в которой

$\Omega$  — некоторое множество (элементы которого называются элементарными событиями),

$\mathcal{A}$  — некоторая  $\sigma$ -алгебра подмножеств  $\Omega$ , а  $\mathbf{P}$  — вероятностная мера на этой  $\sigma$ -алгебре. (то есть такая неотрицательная мера, что  $\mathbf{P}(\Omega) = 1$ ).

Математическим ожиданием  $E$  и дисперсией  $D$  скалярной случайной величины  $\xi$  называются соответственно интегралы

$$E\xi = \int_{\Omega} \xi dP \quad \text{и} \quad D\xi = E\{(\xi - E\xi)^2\} = \int_{\Omega} (\xi - E\xi)^2 dP$$

Если случайные величины  $\xi$  и  $\eta$  имеют конечные дисперсии, то их ковариацией называется число

$$\text{Cov}\{\xi, \eta\} = E\{(\xi - E\xi)(\eta - E\eta)\} = E\xi\eta - E\xi \cdot E\eta,$$

а корреляцией

$$\text{Corr}\{\xi, \eta\} = \frac{\text{Cov}\{\xi, \eta\}}{\sqrt{D\xi \cdot D\eta}}.$$

Обозначим через  $H$  множество всех случайных величин  $\xi$ , для которых  $E\{\xi^2\} < \infty$ .

Определим скалярное произведение любых двух случайных величин  $\xi, \eta \in H$  формулой

$$(\xi, \eta) = E\xi\eta = \int_{\Omega} \xi\eta dP$$

Скалярное произведение порождает норму

$$\|\xi\| = \sqrt{(\xi, \xi)}, \text{ или } \|\xi\| = \int_{\Omega} \xi^2 dP.$$

По определению,  $H$  является гильбертовым пространством, оно совпадает с  $L^2(\Omega, \mathcal{A}, P)$  - линейное квадратично суммируемое пространство.

Для элементов этого гильбертова пространства математическое ожидание, дисперсия, ковариация и корреляция представляются через скалярное произведение в виде:

$$E\xi = (\xi, 1), \quad D\xi = \|\xi - E\xi\|^2,$$

$$\text{Cov}\{\xi, \eta\} = (\xi - E\xi, \eta - E\eta),$$

$$\text{Corr}\{\xi, \eta\} = \frac{(\xi - E\xi, \eta - E\eta)}{\|\xi - E\xi\| \cdot \|\eta - E\eta\|}.$$

Корреляция может интерпретироваться как косинус угла между векторами  $\xi - E\xi \in H$  и  $\eta - E\eta \in H$ . Если случайные величины не коррелируют то центрированные величины  $\xi - E\xi$  и

$\eta - E\eta$  ортогональны.

## Разложение в ряд по ортогональным функциям

В случае сепарабельных гильбертовых пространств полная ортонормированная система  $\{e_k\}$  является базисом. Для каждого элемента  $f$  пространства  $H$  имеет место разложение по ортонормированному базису  $\{e_k\}$ :

$$f = \sum_{k=1}^{\infty} \alpha_k e_k = \sum_{k=1}^{\infty} (f, e_k) e_k .$$

Коэффициенты разложения в ряд  $\alpha_k = (f, e_k)$  называют коэффициентами Фурье. Норма определенная через скалярное произведение будет давать равенство

$$\|f\|^2 = \sum_{k=1}^{\infty} |(f, e_k)|^2 .$$

Любые два гильбертовы пространства, имеющие одинаковую размерность, изоморфны. В частности, любые два бесконечномерные сепарабельные гильбертовы пространства изоморфны друг другу и пространству квадратично-суммируемых последовательностей  $\ell^2$ .

Квантовая механика первоначально была разработана в виде двух эквивалентных теорий: матричной механики Гейзенберга, использующей пространство  $\ell^2$ , и волновой механики Шрёдингера, использующей изоморфное ему гильбертово пространство  $L^2$  [3]

## Пространство суммируемых функций

[3]: Колмогоров, Фомин. *Гл.VII Пространства суммируемых функций. Пар. 2 Пространство  $L_2$*

**Определение #1.** Функция  $f$  называется *функцией с интегрируемым квадратом* на  $X$ , если интеграл

$$\int f^2(x) d\mu$$

существует (конечен). Совокупность всех таких функций обозначим  $L_2(X, \mu)$ .

**Определение #2.** Евклидовым пространством  $L_2$  называется линейное пространство, состоящее из классов эквивалентных между собой функций с интегрируемым квадратом, в котором скалярное произведение определяется формулой

$$(f, g) = \int f(x)g(x)d\mu$$

Норма и расстояние определяются через скалярное произведение

$$\|f\| = \sqrt{(f, f)}, \quad \rho(f, g) = \|f - g\|.$$

Согласно теореме Рисса всякий линейный функционал в гильбертовом пространстве  $H$  записывается в виде скалярного произведения  $F(h) = (h, a)$ , где  $a$  - фиксированный вектор из  $H$ . Поэтому всякий линейный функционал в  $L_2$  имеет вид

$$F(f) = \int f(x)g(x) d\mu,$$

где  $g$  - фиксированная функция с интегрируемым квадратом.

Комплексная функция  $f$ , определенная на некотором пространстве  $X$  с заданной на нем мерой  $\mu$ , называется функцией с интегрируемым квадратом, если интеграл

$$\int_X |f(x)|^2 d\mu$$

существует(конечен).

Определив обычное сложение функций, умножение на скаляр и введя скалярное произведение по формуле

$$(f, g) = \int_X f(x)\overline{g(x)}d\mu$$

определяем комплексное пространство  $L_2$

# Ортогональные системы функций в $L_2$

Если в  $L_2$  выбрана некоторая полная ортогональная система  $\{\psi_n\}$ , то каждый элемент  $f \in L_2$  можно представить как сумму ряда

$$f = \sum_{n=1}^{\infty} c_n \psi_n$$

-- ряда Фурье функции  $f$  по ортогональной системе  $\{\psi_n\}$ . При этом коэффициенты  $c_n$  определяются формулами

$$c_n = \frac{1}{\|\psi_n\|^2} \int f(x) \psi_n(x) d\mu, \quad \|\psi_n\|^2 = \int \psi_n^2(x) d\mu.$$

Далее следует рассмотреть ортогональные системы полиномов... одна из таких систем базисные полиномы Бернштейна рождаются из биномиального распределения.

## Биномиальное распределение

**Схема Бернулли.** Частный случай независимых испытаний.

Пусть некоторый исход  $A$ , который мы будем называть успехом, может произойти при каждом испытании с одной и той же вероятностью  $p$ ; противоположный исход  $\bar{A}$  (неуспех) может произойти при каждом испытании с дополнительной вероятностью  $q = 1 - p$ . В элементарном событии  $\omega = (\omega_1, \dots, \omega_n)$  имеем  $\omega_i = 1$ , если при  $i$ -м испытании произошел успех, и  $\omega_i = 0$  в противоположном случае.

Обозначим  $B_k = \{\omega : \omega_1 + \dots + \omega_n = k\}$  событие, состоящее в том, что при  $n$  независимых испытаниях в схеме Бернулли произошло ровно  $k$  успехов. Поскольку при  $\omega \in B_k : p(\omega) = p^k q^{n-k}$ , то

$$P(B_k) = p^k q^{n-k} \times (\text{число элементарных событий } \omega \in B_k)$$

$$P(B_k) = C_n^k p^k q^{n-k}, \quad k = 0, 1, \dots, n.$$

**Теорема Пуассона.** Если  $n \rightarrow \infty$  и  $p \rightarrow 0$  так, что  $np \rightarrow a$ , то для любого фиксированного  $m = 0, 1, \dots$

$$P\{\mu = m\} = C_n^m p^m q^{n-m} \rightarrow \frac{a^m}{m!} e^{-a}.$$

Биномиальное распределение числа успехов  $\mu$  при  $n$  независимых испытаниях в схеме Бернулли с вероятностью успеха  $p$  в каждом испытании задается вероятностями

$$P\{\mu = m\} = C_n^m p^m q^{n-m}, m = 0, 1, \dots, n, q = 1 - p.$$

Биномиальное распределение случайной величины  $\mu$  имеет  $E\mu = np$  и  $D\mu = npq$

**Локальная предельная теорема Муавра–Лапласа.** Если в схеме Бернулли  $\sigma = \sqrt{npq} \rightarrow \infty$ , то для любого  $C > 0$  равномерно по всем  $|x| \leq C$  вида

$$x = \frac{m - np}{\sigma},$$

где  $m$  — целые неотрицательные числа,

$$P\left\{\frac{\mu - np}{\sqrt{npq}} = x\right\} \rightarrow \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-x^2/2}$$

**Интегральная предельная теорема Муавра–Лапласа.** При  $\sigma = \sqrt{npq} \rightarrow \infty$  равномерно по  $-\infty \leq a < b \leq \infty$

$$P\left\{a \leq \frac{\mu - np}{\sqrt{npq}} \leq b\right\} \rightarrow \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_a^b e^{-x^2/2} dx$$

Приближение, получаемое с помощью теорем Муавра–Лапласа, называется *нормальным распределением*.

## Производящие функции последовательности

*{смысл этого раздела в том чтобы через вероятности ввести S-пространство Лапласа}*

Сложно найти эту связь, но изначально под производящей функцией понимали функцию представимую в форме интеграла Лапласа-Стилтьеса

$$f(x) = \int_0^{\infty} e^{-xt} d\mu(t)$$

В непрерывном распределении, если функцию  $\mu$  возможно представить в виде интеграла

$$\mu(t) = \int_0^t \phi(u) du ,$$

тогда интеграл примет вид

$$f(x) = \int_0^{\infty} e^{-xt} \phi(t) d(t)$$

Или в дискретном виде (дискретное преобразование Лапласа), если функция  $\mu$  является ступенчатой функцией со ступеньками в точках  $\lambda_k$ .

Обозначим прямое преобразование Лапласа функции  $f(t)$  (переменной  $t$ ) как функцию новой переменной  $s$  как

$$\mathcal{L}\{f(t)\}(s) = \int_0^{\infty} e^{-st} f(t) dt .$$

где  $s$  — комплексный параметр частотной области

$s = \sigma + i\omega$  с действительными числами  $\sigma$  и  $\omega$ .

Преобразование Лапласа конечной борелевской меры  $\mu$  можно определить с помощью интеграла Лебега:

$$\mathcal{L}\{\mu\}(s) = \int_{[0,\infty)} e^{-st} d\mu(t) .$$

Важный особый случай — когда  $\mu$  — вероятностная мера, например, дельта-функция Дирака. В операторном исчислении меры преобразование Лапласа рассматривается так, как если бы мера давала функцию плотности вероятности  $f$ . Важно отметить что, в случае когда масса сосредоточена в точке 0 при использовании  $\delta$ - функции, функция полностью входит под интеграл.

В теории вероятностей преобразование Лапласа определяется как математическое ожидание. Если  $\xi$  — случайная величина с функцией плотности вероятности  $f$ , то преобразование Лапласа  $f$  задается математическим ожиданием



$\mathcal{L}\{f\}(s) = \mathbb{E}[e^{-s\xi}]$ , где

$\mathbb{E}[r]$  - математическое ожидание случайной величины  $r$ .

Замена  $s$  на  $-t$  дает производящую функцию моментов  $\xi$ .

$$M_{\xi}(t) = \mathcal{L}\{f_{\xi}\}(-t).$$

$Z$ -преобразование — это преобразование Лапласа решётчатой функции, производимое с помощью замены переменных:

$z \equiv e^{sT}$ , где  $T = 1/f_s$  — период дискретизации, а  $f_s$  — частота дискретизации сигнала.

Пусть  $\Delta_T(t) \stackrel{\text{def}}{=} \sum_{n=0}^{\infty} \delta(t - nT)$  будет последовательность выделяющая дискретные значения в определенные моменты времени (решетчатая функция Дирака) и

$$\begin{aligned} x_q(t) &\stackrel{\text{def}}{=} x(t)\Delta_T(t) = x(t) \sum_{n=0}^{\infty} \delta(t - nT) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} x(nT)\delta(t - nT) = \sum_{n=0}^{\infty} x[n]\delta(t - nT) \end{aligned}$$

получаем дискретное представление непрерывной функции  $x(t)$ .

$$x[n] \stackrel{\text{def}}{=} x(nT).$$

Преобразование Лапласа от дискретного сигнала  $x_q(t)$ , выделенного решетчатой функцией запишется:

$$\begin{aligned} X_q(s) &= \int_{0^-}^{\infty} x_q(t)e^{-st} dt \\ &= \int_{0^-}^{\infty} \sum_{n=0}^{\infty} x[n]\delta(t - nT)e^{-st} dt \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} x[n] \int_{0^-}^{\infty} \delta(t - nT)e^{-st} dt \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} x[n]e^{-nsT}. \end{aligned}$$

Определение  $Z$ -преобразования от дискретной функции  $x[n]$  с учетом подстановки  $z \rightarrow e^{sT}$ :

$$X(z) = \sum_{n=0}^{\infty} x[n]z^{-n}$$

Преобразование Лапласа образует линейное пространство операторов.

$$\mathcal{L}\{\alpha f(t) + \beta g(t)\} = \alpha \mathcal{L}\{f(t)\} + \beta \mathcal{L}\{g(t)\}$$

В пространстве линейных операторов можно определить вторую операцию - композиция функций (суперпозиция).

Свертке оригиналов соответствует произведение изображений

$$\mathcal{L}\{f(t) \circ g(t)\} = F(s)G(s).$$

Для аналитического решения линейных систем дифференциальных уравнений используется операционное исчисление, которое сопоставляет интегралам и производным рациональные функции (т.н. передаточные функции).

Дискретное пространство получается при использовании дискретного преобразования Лапласа. Производящие функции позволяют напрямую получить переход в дискретное Z-пространство. Производящие функции (формальные степенные ряды) и выражения с использованием рациональных функций дают простой алгебраический путь в дискретное Z-пространство.

[1] Б.А. Севастьянов Курс теории вероятностей и математической статистики. Гл.8 Пар. 32

*Определение.* Дискретную случайную величину  $\xi$  принимающую только целые не отрицательные значения будем называть целочисленной случайной величиной. Закон распределения целочисленной случайной величины определяется элементарными вероятностями  $p_k = P(\xi = k), k = 0, 1 \dots$  для которых

$$\sum_{k=0}^{\infty} p_k = 1 .$$

Распределение случайной величины удобно изучать с помощью производящей функции последовательности  $\{p_k\}$ , как суммы ряда

$$f_{\xi}(s) = \sum_{k=0}^{\infty} p_k s^k ,$$

которая сходится при  $|s| \leq 1$ .  $s$  определено на множестве  $\mathbb{C}$  или  $\mathbb{R}$ .

*Определение.* Пусть  $a_0, a_1, a_2, \dots$  — произвольная (бесконечная) последовательность чисел. Производящей функцией для этой последовательности будем называть выражение вида

$$a_0 + a_1 s + a_2 s^2 + \dots$$

или

$$\sum_{k=0}^{\infty} a_k s^k .$$

Если все члены последовательности, начиная с некоторого  $n$ , равны нулю, то производящая функция является производящим многочленом.

*Замечание.* Употребляя слово «функция», мы вовсе не имеем в виду, что написанное выражение действительно является функцией. Так, не следует думать, будто мы можем сказать, чему равно «значение  $A(s_0)$  производящей функции  $A$  в точке  $s_0$ ». Переменная  $s$  является формальной, и сумма ряда  $a_0 + a_1 s_0 + a_2 s_0^2 + \dots$  смысла не имеет.

*Следует понимать производящую функцию, как разложение по степеням (оператора) формальной переменной  $s$ . Операции с производящими функциями такие же как с полиномами, мы работаем с коэффициентами разложения. Т.е. функция вычисления значения ряда не используется.*

Производящая функция определяется через математическое ожидание

$$f_{\xi}(s) = \mathbf{E} s^{\xi}$$

Производящей функцией любой числовой последовательности является сумма степенного ряда.

$$f(x) = \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{f^{(n)}(a)}{n!} (x - a)^n$$

-- разложение в ряд Тейлора позволяет говорить о явных формулах для вычисления коэффициентов разложения для аналитических функций распределения. Однако, в контексте производящих функций мы можем говорить о разложении в начальной или конечной точке интервала.

Можно установить соответствие между функцией распределения и числовой последовательностью

$$p_n = \frac{1}{n!} f^{(n)}(0) , \quad n = 0, 1, 2, \dots ,$$

**Мультипликативное свойство** производящих функций. Если имеются несколько независимых целочисленных случайных величин, то производящая функция композиции является

произведением производящих функций.

## Арифметические действия с формальными степенными рядами

Можно образовать формальный степенной ряд. В отличие от обычных рядов сходимость формальных рядов не требуется, и значение функции (суммы ряда) не вычисляется.

The name "generating function" is due to Laplace. Yet, without giving it a name, Euler used the device of generating functions long before Laplace [..].

Понятие производящей функции числовой последовательности ввел Лаплас, с тех пор этот инструмент используется в теории вероятностей. Мы хотим немного расширить инструментарий, чтобы провести параллель между преобразованием Лапласа и операторным методом решения системы уравнений. Аналогичный результат и действия с операторами получается путем Z-преобразования из S-пространства.

Можно рассмотреть, какие операции над производящими функциями бывают: Сложение, умножение и суперпозиция функций. Из производящих функций можно составить рациональные дроби (формальные) и исследовать свойства рациональных производящих функций. Центральной теоремой является утверждение, что произведение рациональных производящих функций - рационально.

Выводы полученные для рациональных производящих функций применимы в теории операторов.

**Суммой** двух производящих функций

$$A(s) = a_0 + a_1s + a_2s^2 + \dots \quad B(s) = b_0 + b_1s + b_2s^2 + \dots$$

называется производящая функция

$$A(s) + B(s) = (a_0 + b_0) + (a_1 + b_1)s + (a_2 + b_2)s^2 + \dots$$

**Произведением** производящих функций A и B называется производящая функция

$$A(s)B(s) = a_0b_0 + (a_0b_1 + a_1b_0)s + (a_0b_2 + a_1b_1 + a_2b_0)s^2 + \dots$$

Операции сложения и умножения производящих функций коммутативны и ассоциативны. Операции сложения и умножения рациональных функций также будут коммутативны.

Пусть  $A(s) = a_0 + a_1s + a_2s^2 + \dots$  и  $B(t) = b_0 + b_1t + b_2t^2 + b_3t^3 + \dots$  — две производящие функции, причем  $B(0) = b_0 = 0$ .

Подстановкой производящей функции В в производящую функцию А называется производящая функция

$$A(B(t)) = a_0 + a_1b_1t + (a_1b_2 + a_2b_1^2)t^2 + (a_1b_3 + 2a_2b_1b_2 + a_3b_1^3)t^3 + \dots$$

**Суперпозиция** функций (или сложная функция, или композиция функций, англ. function composition) — это функция, полученная из некоторого множества функций путем подстановки одной функции в другую.

Из производящих функций вводится понятие *оператор задержки* и задержка сопоставляется с производной.

*Теорема (о существовании и единственности обратной подстановки)* Пусть функция  $B(t) = b_1t + b_2t^2 + b_3t^3 + \dots$  такова, что  $B(0) = b_0 = 0$ , а  $b_1 \neq 0$ . Тогда существуют такие функции

$$A(s) = a_1s + a_2s^2 + a_3s^3 + \dots, A(0) = 0,$$

и

$$C(u) = c_1u + c_2u^2 + c_3u^3 + \dots, C(0) = 0, \text{ что}$$

$A(B(t)) = t$  и  $B(C(u)) = u$ . Функции  $A$  и  $C$  единственны. Функция  $A$  называется левой обратной, а функция  $C$  — правой обратной к функции  $B$ .

*Мне иногда кажется, что я занимаюсь археологией, добываю артефакты из забытых теорий. Понятие производящей функции ввел Лаплас. По сути все эти выводы можно изложить в рамках единой теории операторов. Теория развитая вокруг производящих функций воспроизводится в виде схемы курса в теории операторов и теории линейных стационарных систем (LTI). При анализе физических процессов (электрических цепей) используется т.н операторный метод, который производным и интегралам сопоставляет полиномы и рациональные функции полиномов.*

*Теорема (обращение ряда)* Пусть  $A(s) = a_0 + a_1s + a_2s^2 + a_3s^3 + \dots$  — формальный степенной ряд, причем  $A(0) \neq 0$ . Тогда существует единственный формальный степенной ряд  $B(s) = b_0 + b_1s + b_2s^2 + b_3s^3 + \dots$ , такой что  $A(s)B(s) = 1$ .

*Доказательство теорем в курсе Ландо [^3]. Доказательства не всегда даются четко.*

В итоге мы рассматриваем три операции: сложение, умножение и суперпозиция функций. Для каждой такой операции мы определяем понятие обратная операция и обратная функция. Для каждой операции мы определяем понятие единица или ноль - выделенный элемент множества

функций - инвариант. Таким образом мы рассматриваем множество производящих функций, как математический класс - кольцо рациональных производящих функций со своей ассоциативной алгеброй.

С алгебраической точки зрения множество формальных степенных рядов (с коэффициентами в поле комплексных, вещественных или рациональных чисел) образует (бесконечномерное) векторное пространство над этим полем.

Мы вводим понятие интегрирование и дифференцирования формального степенного ряда:

$$A'(s) = a_1 + 2a_2s + 3a_3s^2 + \dots + na_ns^{n-1} + \dots,$$

$$\int A(s) = a_0s + a_1 \frac{s^2}{2} + a_2 \frac{s^3}{3} + \dots + a_n \frac{s^{n+1}}{n+1} + \dots$$

Операция дифференцирования обратна операции интегрирования.

Интегрирование соответствует понятию интеграл с переменным верхним пределом.

$$\int A(s) = \int_0^s A(\xi) d\xi$$

## Рекуррентные соотношения и рациональные производящие функции

[3] С.А. Ландо. Лекции о производящих функциях, 2007.

Теория рациональных производящих функций совпадает, по существу, с теорией решений обыкновенных дифференциальных уравнений с постоянными коэффициентами.

Пример 1. В качестве примера рассмотрим геометрическую прогрессию  $G(s) = 1 + s + s^2 + s^3 + \dots$ . Домножив на  $s$  получаем формулу

$$sG(s) = s + s^2 + s^3 + s^4 + \dots = G(s) - 1, \text{ откуда}$$

$$G(s) = \frac{1}{1-s}$$

Пример 2. Последовательность Фибоначчи определяется начальными членами ряда  $f_0 = f_1 = 1$  и рекуррентным соотношением

$$f_{n+2} = f_{n+1} + f_n$$

дает формулу производящей функции последовательности

$$F(s) = 1 + s + 2s^2 + 3s^3 + 5s^4 + \dots$$

Умножив левую и правую часть равенства на  $s + s^2$

$$(s + s^2)F(s) = \dots = F(s) - 1$$

Откуда получается

$$F(s) = \frac{1}{1 - s - s^2}$$

Полученную формулу можно понимать как композицию двух производящих функций

*Теорема (рациональные производящие функции заданные линейной рекурсией)* Пусть последовательность  $\{a_k\}$  задается линейным рекуррентным соотношением порядка  $n$  с постоянными  $c_1, \dots, c_n$ :

$$a_{n+k} = c_1 a_{n+k-1} + c_2 a_{n+k-2} + \dots + c_k a_n$$

и числа  $a_0, a_1, \dots, a_{k-1}$  заданы. Тогда производящая функция  $A(s) = a_0 + a_1 s + a_2 s^2 + \dots$  рациональна,

$A(s) = \frac{P(s)}{Q(s)}$ , причем степень многочлена  $Q(s)$  равна  $k$ , а степень многочлена  $P(s)$  не превосходит  $k - 1$ .

Доказательство:

Умножив производящую функцию  $A(s)$  на  $c_1 s + c_2 s^2 + \dots + c_k s^k$ , получаем

$$\begin{aligned} (c_1 s + \dots + c_k s^k) A(s) &= c_1 a_0 s + c_1 a_1 s^2 + c_1 a_2 s^3 + \dots + c_1 a_{k-1} s^k + \dots \\ &\quad + c_2 a_0 s^2 + c_2 a_1 s^3 + \dots + c_2 a_{k-2} s^k + \dots \\ &\quad + c_3 a_0 s^3 + \dots + c_3 a_{k-3} s^k + \dots \\ &\quad \dots \\ &\quad + c_k a_0 s^k + \dots = -P(s) + A(s) \end{aligned}$$

где  $P$ - некоторый многочлен, степень которого не превосходит  $k-1$ . Коэффициенты при степенях  $s^{n+k}$  равны правой части рекуррентного соотношения.

Полином  $Q(s)$  имеет вид:

$$Q(s) = 1 - c_1 s - c_2 s^2 - \dots - c_k s^k$$

для  $P(s)$  также можно составить выражение.

Операция деления для бесконечных степенных рядов не определена. Но можно говорить о делении полиномов данной степени с остатком.

*Теорема 2 (обратная).* Если производящая функция  $A(s) = a_0 + a_1s + a_2s^2 + \dots$  рациональна,  $A(s) = \frac{P(s)}{Q(s)}$ , где многочлены  $P(s)$  и  $Q(s)$  взаимно просты, то начиная с некоторого номера  $n$  последовательность

$a_0, a_1, a_2, \dots$  задается линейным рекуррентным соотношением  $a_{n+k} = c_1 a_{n+k-1} + c_2 a_{n+k-2} + \dots + c_k a_n$ ,

где  $k$ —степень многочлена  $Q(s)$ , а  $c_1, c_2, \dots, c_k$  - некоторые константы.

*Далее см. раздел математического анализа, Разложение рациональных функций с комплексными и действительными коэффициентами.*

## Производящие функции моментов

Пусть есть случайная величина  $\xi$  с распределением  $P_\xi$ . Тогда её производящей функцией моментов называется функция, имеющая вид:

$$M_\xi(t) = E[e^{t\xi}].$$

Пользуясь формулами для вычисления математического ожидания, определение производящей функции моментов можно переписать в виде:

$$M_\xi(t) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tx} P_\xi(dx),$$

то есть производящая функция моментов — это двустороннее преобразование Лапласа плотности распределения случайной величины (с точностью до отражения).

## Факториальные моменты

Для вывода интерполяционных формул понадобится понятие момента  $E\xi^r$  и факториального момента  $E\xi^{[r]}$ , где

$$\xi^{[r]} = \xi(\xi - 1) \cdots (\xi - r + 1), \quad \xi^{[0]} = 1.$$

Факториальные моменты можно выразить через моменты и наоборот. Например,  $E\xi = E\xi^{[2]} + E\xi$ .

Факториальные моменты вычисляются через производные производящих функций в точке  $s = 1$ .



$$E\xi^{[r]} = f_{\xi}^{(r)}(1)$$

## Характеристические функции последовательности

Характеристической функцией случайной величины  $\xi$  мы будем называть функцию  $f_{\xi}(t)$  от действительного аргумента  $t$ , равную

$$f_{\xi}(t) = Ee^{it\xi}.$$

Раскрывая в  $e^{i\phi}$  по формуле Эйлера

$$e^{i\phi} = \cos \phi + i \sin \phi,$$

мы имеем  $f_{\xi}(t) = E \cos \xi t + iE \sin \xi t$ .

{дописать}