

# Дискретные случайные величины



Определение вероятности. Свойства вероятности. Дискретное вероятностное пространство. Примеры распределений: бернуллиевское, биномиальное, пуассоновское. Условная вероятность. Формула полной вероятности. Формула Байеса. Математическое ожидание, дисперсия и моменты старших порядков. Независимость событий и случайных величин.

**Даниил Корбут**

Специалист по Анализу Данных



**Даниил Корбут**  
DL Researcher  
Insilico Medicine, Inc

Окончил бакалавриат ФИВТ  
МФТИ (Анализ данных) в 2018г  
Учусь на 2-м курсе  
магистратуры ФИВТ МФТИ  
Работал в Statsbot и Яндекс.  
Алиса.  
Сейчас в Insilico Medicine, Inc,  
занимаюсь генерацией  
активных молекул и  
исследованиями старения с  
помощью DL.

# Определение вероятности

Основным понятием теории вероятностей является понятие **случайного события**.

**Случайным событием** называется событие, которое при осуществлении некоторых условий может произойти или не произойти.

Событие называется **достоверным**, если в результате испытания оно обязательно происходит.

**Невозможным** называется событие, которое в результате испытания произойти не может.

Случайные события образуют **полную группу**, если при каждом испытании может появиться любое из них и не может появиться какое-либо иное событие, несовместное с ними.

Рассмотрим **полную группу** равновозможных несовместных случайных событий.

Такие события будем называть **исходами или элементарными событиями**.

Исход называется благоприятствующим появлению события  $A$ , если появление этого исхода влечет за собой появление события  $A$ .

# Свойства вероятности

**Пример:** В урне находится 8 пронумерованных шаров (1..8). Шары с цифрами 1, 2, 3 красные, остальные – черные. Появление шара с цифрой 1 (или цифрой 2 или цифрой 3) есть событие, **благоприятствующее** появлению красного шара. Появление шара с цифрой 4 (или цифрой 5, 6, 7, 8) есть событие, **благоприятствующее** появлению черного шара.

**Вероятностью** события **A** называют отношение числа **m** благоприятствующих этому событию исходов к общему числу **n** всех равновозможных несовместных элементарных исходов, образующих полную группу.



$$P(A) = \frac{m}{n}$$

**Свойство 1:** Вероятность достоверного события равна единице

**Свойство 2:** Вероятность невозможного события равна нулю.

**Свойство 3:** Вероятность случайного события есть положительное число от 0 до 1.

# Дискретное вероятностное пространство



**Дискретное вероятностное пространство** - пара из некоторого (не более, чем счетного) множества  $\Omega$  и функции  $p: \Omega \rightarrow \mathbb{R}_+$  ( $\Omega$  называется множеством элементарных исходов),  $\omega \in \Omega$  — элементарным исходом, такая, что 
$$\sum_{\omega \in \Omega} p(\omega) = 1$$

$p$  - дискретная вероятностная мера, или дискретная плотность вероятности.

Множество  $A \subset \Omega$  называется **событием**.

$$p(A) = \sum_{a \in A} p(a)$$
 вероятность события равна сумме вероятностей входящих в него элементарных исходов.

$$F_X(x) = \mathbb{P}(X \leq x) \equiv \mathbb{P}^X((-\infty, x]).$$
 **функция распределения** случайной величины.

Т.е. такая функция  $F(x)$  значение которой в точке  $x$  равно вероятности события  $\{X \leq x\}$  то есть события, состоящего только из тех элементарных исходов, для которых  $X(\omega) \leq x$ .

# Дискретное вероятностное пространство (примеры)

## Пример №1 (Игральная кость)

Множество исходов  $\Omega=\{1,2,3,4,5,6\}$ .  $p(i)=1/6$ .

$A=\{1,2,3\}$  :  $p(A)=1/6+1/6+1/6=3/6=1/2$ . Вероятность выпадения одного из трех чисел из множества  $A$  равна одной второй.

$B=\{2,4\}$  :  $p(B)=1/6+1/6=2/6=1/3$ . Числа 2 или 4 выпадут с вероятностью одна треть.

## Пример №2 (Бесконечное вероятностное пространство)

Пусть задано множество следующих элементарных исходов: выпадение орла на  $i$ -ом подбрасывании честной монеты в первый раз.

Тогда вероятность исхода с номером  $i$  равна:  $p(A_i) = \frac{1}{2^i}$

Вероятности этих событий образуют убывающую геометрическую прогрессию с знаменателем прогрессии равным  $1/2$ .

$$\sum_{i=1}^{\infty} p(A_i) = \frac{b_1}{1 - q} = \frac{\frac{1}{2}}{1 - \frac{1}{2}} = 1$$

Так как сумма всех элементарных исходов равна 1, то это множество является вероятностным пространством.

# Примеры распределений

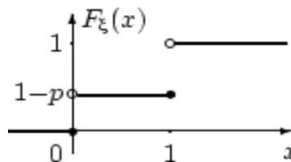
**Случайная величина** — переменная, значения которой представляют собой исходы какого-нибудь случайного феномена или эксперимента.

Простыми словами: это численное выражение результата случайного события.

$$y = X(\omega)$$

Случайная величина  **$X$**  имеет **распределение Бернулли**, если она принимает всего два значения: 1 и 0 с вероятностями  $p$  и  $q=1-p$  соответственно.

$$F_{\xi}(x) = P(\xi < x) = \begin{cases} 0, & x \leq 0; \\ 1-p, & 0 < x \leq 1 \\ 1, & x > 1. \end{cases}$$



$$\mathbb{P}(X = 1) = p,$$

$$\mathbb{P}(X = 0) = q.$$

Принято говорить, что событие  $\{X = 1\}$  соответствует «успеху», а  $\{X = 0\}$  «неудаче». Эти названия условные, и в зависимости от конкретной задачи могут быть заменены на противоположные.

# Примеры распределений

Случайная величина  $\xi$  имеет **биномиальное распределение** (англ. *binomial distribution*) с параметрами  $n \in \mathbb{N}$  и  $p \in (0, 1)$  и пишут:  $\xi \in \mathbb{B}_{n,p}$  если  $\xi$  принимает значения  $k = 0, 1, \dots, n$  с вероятностями  $P(\xi = k) = \binom{n}{k} \cdot p^k \cdot (1 - p)^{n-k}$ .

Случайная величина с таким распределением имеет смысл числа успехов в  $n$  испытаниях схемы Бернулли с вероятностью успеха  $p$ .

Таблица распределения  $\xi$  имеет вид

$\xi$	0	1	...	$k$	...	$n$
$P$	$(1 - p)^n$	$n \cdot p \cdot (1 - p)^{n-1}$	...	$\binom{n}{k} \cdot p^k \cdot (1 - p)^{n-k}$	...	$p^n$



## Примеры распределений

Дискретная случайная величина имеет *распределение Пуассона* с параметром  $\lambda$ , если:

$$P(\xi = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

Распределение Пуассона моделирует случайную величину, равную числу событий, произошедших за фиксированное время, при условии, что данные события происходят с некоторой фиксированной средней интенсивностью и независимо друг от друга.

Параметр  $\lambda$  часто называется интенсивностью, а функция  $p(k)$ , введённая выше, действительно является функцией вероятности, что следует из разложения экспоненты в ряд Тейлора

$$e^{\lambda} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda^k}{k!}, \quad \forall \lambda \in \mathbb{R},$$

# Условная вероятность



**Условная вероятность** — вероятность одного события при условии, что другое событие уже произошло.

Пусть  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  - фиксированное **вероятностное пространство**. Пусть  $A, B \in \mathcal{F}$  суть два **случайных события**, причём  $\mathbb{P}(B) > 0$ . Тогда условной вероятностью события  $A$  при условии события  $B$  называется

$$\mathbb{P}(A \mid B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)}. \quad \mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A \mid B)\mathbb{P}(B)$$

Если  $A, B$  - **несовместимые события**, т.е.  $A \cap B = \emptyset$  и  $\mathbb{P}(A) > 0$ ,  $\mathbb{P}(B) > 0$ , то

$$\mathbb{P}(A \mid B) = 0$$

и

$$\mathbb{P}(B \mid A) = 0.$$

# Формула полной вероятности



**Формула полной вероятности** позволяет вычислить вероятность интересующего события через условные вероятности этого события в предположении неких гипотез, а также вероятностей этих гипотез.

Пусть дано **вероятностное пространство**  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ , и **полная группа событий**  $\{B_n\}_{n=1}^{\infty} \subset \mathcal{F}$ , таких что  $\mathbb{P}(B_n) > 0 \ \forall n$ . Пусть  $A \in \mathcal{F}$  суть интересующее нас событие. Тогда

$$\mathbb{P}(A) = \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(A \mid B_n) \mathbb{P}(B_n).$$



# Пример на полную группу событий

**Полной группой событий** называется система случайных событий такая, что в результате произведенного случайного эксперимента непременно произойдет одно из них.

Пример: предположим, проводится подбрасывание монеты. В результате этого эксперимента обязательно произойдет одно из следующих событий:

- $A$ : монета упадет орлом;
- $B$ : монета упадет решкой;
- $C$ : монета упадет на ребро;
- $D$ : монета зависнет в воздухе.
- $E$ : монету притырит подкидывающий
- $F$ : монета превратится в динозавра
- $G$ : монета станет летающей тарелкой
- $H$ : монета так и не приземлится на землю

Таким образом, система  $\{A, B, C, D, E, F, G, H\}$  является полной группой событий.

## Формула Байеса

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



Доказательство получается из формулы условной вероятности

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

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

# Математическое ожидание дискретной с.в.

**Математическое ожидание** — понятие среднего значения случайной величины в теории вероятностей.

$$\mathbb{E}X \quad \mu$$

Пусть  $X$  - дискретная случайная величина:

$$\mathbb{P}(X = x_i) = p_i, \quad \sum_{i=1}^{\infty} p_i = 1,$$

Тогда её математическое ожидание:

$$\mathbb{E}X = \sum_{i=1}^{\infty} x_i p_i.$$



Пример: пусть случайная величина имеет дискретное равномерное распределение:

$$\mathbb{P}(X = x_i) = \frac{1}{n}, \quad i = 1, \dots, n.$$

$$\mathbb{E}X = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

Для независимых:

$$\mathbb{E}[XY] = \mathbb{E}X \cdot \mathbb{E}Y.$$

$$\mathbb{E}[aX + bY] = a\mathbb{E}X + b\mathbb{E}Y,$$

$$0 \leq \mathbb{E}X \leq \mathbb{E}Y,$$

# Дисперсия случайной величины

**Дисперсия случайной величины** — мера разброса данной случайной величины, т.е. её отклонения от математического ожидания.

$$D X = \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}X)^2]$$

$$D X = \mathbb{E}[X^2] - (\mathbb{E}X)^2$$



1. Дисперсия любой случайной величины неотрицательна
2. Если дисперсия случайной величины конечна, то конечно и её математическое ожидание
3. Если случайная величина равна константе, то её дисперсия равна нулю

Для независимых  $X_1, \dots, X_n$

$$D[X_1 + \dots + X_n] = D X_1 + \dots + D X_n$$

$$D[aX] = a^2 D X;$$

$$D[-X] = D X;$$

$$D[X + b] = D[X].$$

# Моменты старших порядков

**Момент случайной величины** — числовая характеристика распределения данной случайной величины.

Если дана случайная величина **X**, определённая на некотором вероятностном пространстве, то, если математическое ожидание в правой части этого равенства определено:

$$\nu_k = \mathbb{E}[X^k]$$

к-ый начальный момент с.в. X

$$\mu_k = \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}X)^k]$$

к-ый центральный момент с.в. X

$$\nu_k = \sum_x x^k p(x)$$



# Независимость событий и случайных величин

**Два случайных события** называются **независимыми**, если наступление одного из них не изменяет вероятность наступления другого. Аналогично, **две случайные величины** называют **независимыми**, если значение одной из них не влияет на вероятность значений другой.

**Определение 1.** Два события  $A, B \in \mathcal{F}$  независимы, если

$$\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(B).$$

## Попарная независимость

$$\mathbb{P}(A_i \cap A_j) = \mathbb{P}(A_i) \cdot \mathbb{P}(A_j), \quad \forall i \neq j.$$

## Независимость в совокупности

$$\mathbb{P}(A_{i_1} \cap \dots \cap A_{i_N}) = \mathbb{P}(A_{i_1}) \dots \mathbb{P}(A_{i_N}).$$

Пусть брошены три уравновешенные монеты. Определим события следующим образом:

- $A_1$ : монеты 1 и 2 упали одной и той же стороной;
- $A_2$ : монеты 2 и 3 упали одной и той же стороной;
- $A_3$ : монеты 1 и 3 упали одной и той же стороной;

# Независимость событий и случайных величин

Две случайные величины  $X, Y$  **независимы** тогда и только тогда, когда:

- Для любых  $A, B \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$ ,

$$\mathbb{P}(X \in A, Y \in B) = \mathbb{P}(X \in A) \cdot \mathbb{P}(Y \in B);$$

Пусть случайные величины  $X, Y$  дискретны.

Тогда они **независимы** тогда и только тогда, когда

$$\mathbb{P}(X = i, Y = j) = \mathbb{P}(X = i) \cdot \mathbb{P}(Y = j)$$

**Спасибо за внимание!**