

Теорвер и Матстат Севастьянова Бориса Николаевича (мат стат нет),

13/02/2025

Задача де Мере

Сколько раз нужно подбросить пару игральных костей, чтобы с вероятностью хотя бы $\frac{1}{2}$ выпало 6+6?

Колмогоровский подход

(Ω, \mathcal{A}, P)

Ω - множество элементарных исходов,

\mathcal{A} - система подмножеств Ω , является σ -алгеброй.

Элементы \mathcal{A} - события.

$\omega \in \Omega$ - элементарный исход.

Если $\omega \in A$ - ω благоприятствует A

\emptyset - невозможное событие.

Ω - достоверное событие

$A \subset B$ - событие A влечёт событие B

$A \setminus B$ - разность событий

$A + B = A \cup B$ - сумма событий

$A \cdot B = A \cap B$

P - мера на \mathcal{A} , из аксиоматики колмогорова:

1. $P(A) \geq 0$

2. $P(\Omega) = 1$

3. $A \cap B = \emptyset \Rightarrow P(A + B) = P(A) + P(B)$ - A и B называются независимыми.

Примеры:

Классическая вероятностная модель:

$$\begin{aligned} \Omega \in X & - \text{Конечное множество} \\ \mathcal{A} = 2^X & - \text{система всех подмножеств} \\ P(A \in \Omega) &= \frac{|A|}{|\Omega|} = \frac{\text{число благоприятных исходов}}{\text{Общее число исходов}} \end{aligned}$$

Пример, поясняющий пример:

$$\Omega = \{(i, j), \substack{i = \overline{1, 6} \\ j = \overline{1, 6}}\}$$

Задача де Мере

n - подбрасываемая

$$\begin{aligned}\Omega &= \{(i_1, j_1), (i_2, j_2), \dots, (i_{36}, j_{36})\} \\ |\Omega| &= 36^n \\ A &= \{\text{Хотя бы 1 раз выпало } 6+6\} \\ \bar{A} &= \Omega \setminus A - \text{Противоположное событие} \\ \Omega &= \bar{A} + A \\ \bar{A} &= \{\text{Ни разу не выпало } 6+6\} \\ |\bar{A}| &= 35^n \\ 1 &= P(\Omega) = P(A) + P(\bar{A}) \\ P(\bar{A}) &= \left(\frac{35}{36}\right)^n \\ \left(\frac{35}{36}\right)^n &< \frac{1}{2} \\ n \ln\left(\frac{35}{36}\right) &< \ln\left(\frac{1}{2}\right) \\ n &> \frac{\ln\left(\frac{1}{2}\right)}{\ln\left(\frac{35}{36}\right)} \approx 24, \dots\end{aligned}$$

Вычисление вероятностей в класс схеме - комбинаторная задача

Правила комбинаторики:

1. Правило суммы.

$$A \cap B = \emptyset \Rightarrow \#A \cup B = \#A + \#B$$

2. Правило произведения.

$$\#A \times B = \#A \cdot \#B$$

1. Перестановки в множестве с мощностью n:

$$P_n = n!$$

2. Размещения на m мест в множестве с мощностью n:

$$A_n^m = \frac{n!}{(n-m)!}$$

3. Сочетания из n элементов по m мест

$$C_n^m = \binom{n}{m} = \frac{n!}{m!(n-m)!}$$

$$\binom{n}{k} + \binom{n+1}{k} = \binom{n+1}{k+1}$$

$$\begin{array}{ccccccc} & & & & 1 & & \\ & & & & 1 & & 1 \\ & & & 1 & 2 & 1 & \\ & & 1 & 3 & 3 & 1 & \\ 1 & 4 & 6 & 4 & 1 & & \end{array}$$

4. Имеются элементы n типов

$$k_1 + k_2 + \dots + k_n = m$$

$$P(k_1, k_2, \dots, k_n) = \frac{k_1 + k_2 + \dots + k_n}{k_1 \cdot k_2 \cdot \dots \cdot k_n}$$

5. Размещения с повторениями

$$\overline{A_n^m} = n^m$$

6. Сочетания с повторениями

$$\overline{C_n^m} = C_{n+m-1}^{n-1} = C_{n+m-1}^m = \frac{(n+m-1)!}{m!(n-1)!}$$

Пример:

Имеется n неразличимых шаров, m различных ящиков, так чтобы все ящики были заняты

$$n \leq m$$

$$\dots | \cdot \cdot | \cdot | \dots | \cdot$$

$n-1$ граница разделит точки на n частей

Модель геометрической вероятности

Ω — Измеримая геометрическая фигура $\rightarrow \exists \text{mes}(\Omega)$

\mathcal{A} — измеримые подмножества

$$P(A \in \mathcal{A}) = \frac{\text{mes}(A)}{\text{mes}(\Omega)}$$

Основные теоремы вероятности

7. $A \subset B \Rightarrow P(B \setminus A) = P(B) - P(A)$ (См 3 аксиому и определение разности)
8. $A \subset B \Rightarrow P(A) \leq P(B)$ - P - это мера
9. $\forall A \quad 0 \leq P(A) \leq 1$ т.к. $A \subset \Omega \Rightarrow P(A) \leq P(\Omega) = 1$
10. Теорема сложения: $P(A + B) = P(A) + P(B) - P(A \cdot B)$ - это мера
11. $P(\overline{A}) = 1 - P(A)$ (см 1 св-во)
12. Теорема непрерывности: $B_{n+1} \subset B_n \subset \dots \subset B_2 \subset B_1 \wedge \bigcap_i B_i = \emptyset \Rightarrow \exists \lim_{n \rightarrow \infty} P(B_n) = 0$ - это мера

20/02/2025

Примеры вероятностных моделей.

Класс модель \rightarrow Гипергеометрическая модель

(Ω, \mathcal{A}, P)

Ω - конечное множество

\mathcal{A} - все подмножества

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

n_1 - предметов 1 типа

n_2 - предметов 2 типа

Выберем m предметов без возвращения $m \leq n_1, m \leq n_2$

A_k - среди вынутых предметов k — 1-го типа, $(m - k)$ — 2-го типа.

$$|A_k| = C_{n_1}^k - C_{n_2}^{m-k}$$

$C_{n_1}^k$ - выбрано предметов 1 типа

$$P(A_k) = \frac{C_{n_1}^k C_{n_2}^{m-k}}{C_{n_1+n_2}^m}$$

Обобщение

Имеются предметы l типов в количествах n_1, n_2, \dots, n_l выберем m предметов.

$$P(A_{k_1, k_2, \dots, k_l}) = \frac{C_{n_1}^{k_1} C_{n_2}^{k_2} \dots C_{n_l}^{k_l}}{C_{n_1 + n_2 + \dots + n_l}^m}$$

Модель геометрических вероятностей.

Геометрическая вероятность.

(Ω, \mathcal{A}, P)

Ω - измеримое множество

\mathcal{A} - измеримые подмножества

$$P(A) = \frac{\mu(A)}{\mu(\Omega)}$$

Пример:

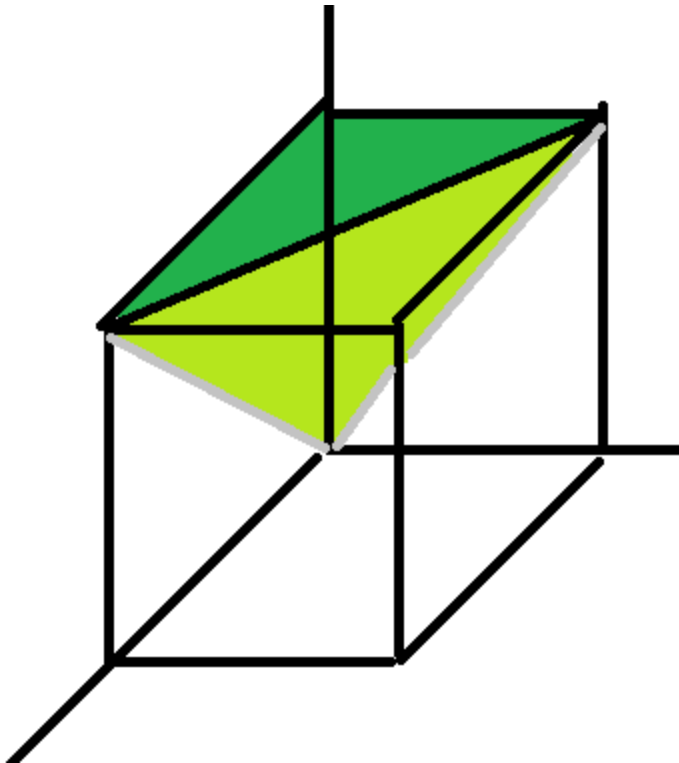
Датчик случайных чисел.

Запускаем его 3 раза. Получаем 3 числа: $x, y, z \in [0, 1]$

$$P(z > x + y) = ?$$

$\omega = (x, y, z)$ – точка

$$\Omega = [0, 1]^3$$



$$P(z > x + y) = \frac{V(A)}{V(\Omega)} = \frac{\frac{1}{6}}{1} = \frac{1}{6}$$

Парадокс Бертрана

В круге наугад выбирается хорда x . $P(x > R\sqrt{3}) = ?$

Парадокс в том, что в зависимости от способа выбора случайной хорды, ответ меняется.

Первый способ:

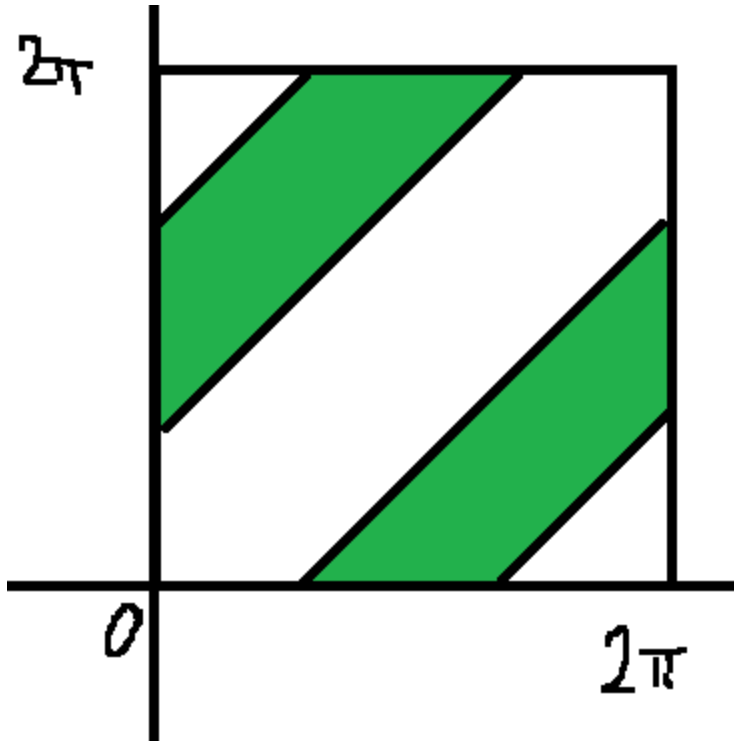
A - произвольная точка.

B - произвольная точка

$$x = [A, B]$$

$$\Omega = [0, 2\pi]^2$$

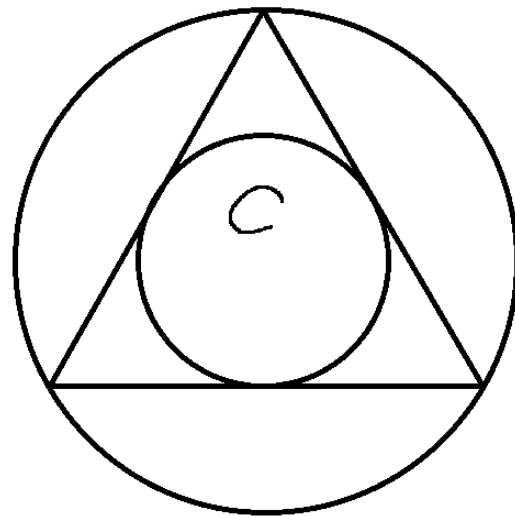
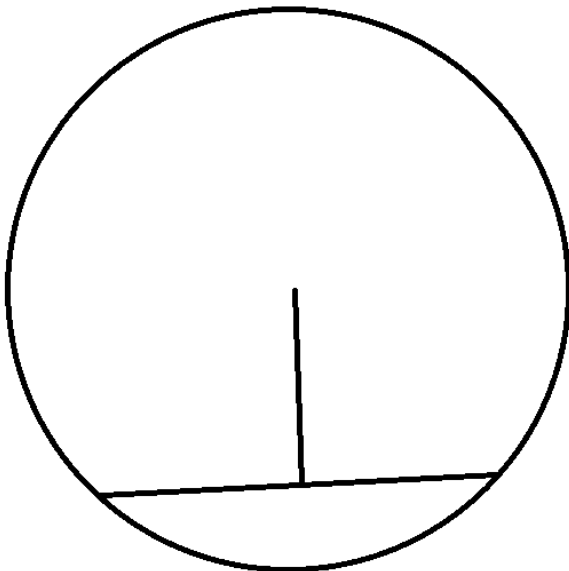
$$\frac{2\pi}{3} < |x - y| < \frac{4\pi}{3}$$



$$P(x > R\sqrt{3}) = \frac{S(C)}{S(\Omega)} = \frac{S(C)}{(2\pi)^2}$$

Второй способ:

Хорда отождествляется с её серединой



$$P(C) = \frac{S(C)}{S(\Omega)} = \frac{\pi \left(\frac{R}{2}\right)^2}{(2\pi)^2} = \frac{1}{4}$$

Третий способ:

Хорда на диаметре.

Абсолютно непрерывная вероятностная модель

(Ω, \mathcal{A}, P)

$\Omega = \mathbb{R}$

$\mathcal{A} = \mathcal{B}$ - борелевская σ -алгебра

1. $P(A) = \int_A p(x) dx$

2. $\int_{-\infty}^{+\infty} p(x) dx = 1$

3. цел: $p(x) \geq 0$

Пример: гауссовская плотность

$$P_{a,\sigma}(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-a)^2}{2\sigma^2}}$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} p_{a,\sigma}(x) dx = \frac{\frac{x-a}{\sqrt{2}\sigma} = y}{dx = dy\sigma\sqrt{2}} = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{8\pi}\sigma} e^{-y^2} \sigma\sqrt{2} dy = 1$$

$$\int_{b_1}^{b_2} p_{a,\sigma}(x) dx = \frac{\frac{x-a}{\sigma} = y}{dx = \sigma dy} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\frac{b_1-a}{\sigma}}^{\frac{b_2-a}{\sigma}} e^{-y^2} dy = \varphi\left(\frac{b_2-a}{\sigma}\right) - \varphi\left(\frac{b_1-a}{\sigma}\right)$$

Условные вероятности.

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

Пояснение: n опытов, фиксируем события A .

n_A - наступило A

n_B - наступило B

n_{AB} - наступило A и B

$$\begin{aligned} \frac{n_A}{n} &\approx P(A) \\ \frac{n_{AB}}{n_B} &\approx P(A|B) \\ \frac{n_{AB}}{n_B} &= \frac{\frac{n_{AB}}{n}}{\frac{n_B}{n}} \approx \frac{P(AB)}{P(B)} \end{aligned}$$

Формула умножения

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

Пример

В урне имеется a белых и b чёрных шаров. Вынимаем 2 шара. Вычисляем вероятность того, что оба вынутых шара белые.

$$P(A) = \frac{\#A}{\#\Omega} = \frac{C_a^2}{C_{a+b}^2} = \frac{a! \cdot 2! \cdot (a+b-2)!}{(a-2)! \cdot 2! \cdot (a+b)!} = \frac{a(a-1)}{(a+b)(a+b-1)}$$

Событие равносильно следующей совокупности событий:

Достали белый шар, а потом достали второй белый шар

$$P(A) = P(A_1 A_2) = P(A_1) \cdot P(A_2|A_1) = \frac{a}{a+b} \cdot \frac{a-1}{a+b-1}$$

Условное вероятностное пространство

$$B, P(B) > 0$$

$$(\Omega, \mathcal{A}, P) \rightarrow (B, \mathcal{A}_B, P_B)$$

$\mathcal{A}_B = \mathcal{A} \cap B$ - сужение алгебры \mathcal{A} на B .

$$P_B(A) = \frac{P(A \cdot B)}{P(B)} \geq 0$$

$$P_B(B) = 1$$

$$A_1 \cap A_2 = \emptyset$$

$$P_B(A_1 + A_2) = \frac{P((A_1 + A_2)B)}{P(B)} = \frac{P(A_1B + A_2B)}{P(B)} = \frac{P(A_1B) + P(A_2B)}{P(B)} = P_B(A_1) + P_B(A_2)$$

Теорема умножения

$$P(A_1, A_2, \dots, A_n) > 0 \implies$$

$$P(A_1, A_2, \dots, A_n) = P(A_1) \cdot P(A_2|A_1) \cdot P(A_3|A_2A_1) \cdot \dots \cdot P(A_n|A_{n-1} \dots A_3A_2A_1)$$

Формулы полной вероятности и Байеса

H_1, H_2, \dots, H_l - полная группа событий \Leftrightarrow

$$P(H_i) > 0$$

$$H_i \cap H_j = \emptyset$$

$$\sum_i H_i = \Omega$$

Теорема о полной вероятности

$$P(A) = \sum_{i=1}^l P(A|H_i) \cdot P(H_i)$$

$$A = A\Omega = A \sum_i H_i = \sum_i AH_i$$

Пример:

5 белых и 3 черных шара

вынимаем 1 шар и перекладываем в корзину с 2 белыми и 2 черными шарами

Вынимаем шар, какой цвет?

H_1 - переложен белый

H_2 - переложен чёрный

$$P(A) = P(A|H_1) \cdot P(H_1) + P(A|H_2) \cdot P(H_2) = \frac{3}{5} \cdot \frac{5}{8} + \frac{2}{5} \cdot \frac{3}{8} = \frac{21}{40}$$

$\mathcal{H} = \{H_i\}$ - полная группа событий

$$P(H_i|A) = \frac{P(A|H_i) \cdot P(H_i)}{\sum_{i=1}^l P(A|H_i) \cdot P(H_i)}$$

$P(H_i)$ - априорные вероятности

$P(H_i|A)$ - апостериорные вероятности

$$\begin{aligned}
 &7 \text{ белых, } 5 \text{ черных, } 4 \text{ красных} \\
 &7 + 5 + 4 = 16 \\
 &\frac{4}{16} + \frac{12}{16} \cdot \frac{4}{15} = \frac{1}{4} + \frac{1}{4} \cdot \frac{12}{15} < \frac{1}{2} \\
 &\frac{5}{16} + \frac{11}{16} \cdot \frac{5}{15} = \frac{15}{48} + \frac{11}{48} = \frac{26}{48} > \frac{24}{48}
 \end{aligned}$$

06/03/2025

Предельные теоремы в схеме Бернулли

Схема Бернулли

$\omega = (0, 1, \dots, 0, 1)$ - последовательность 0 и 1

$P(\omega) = p^k(1-p)^{n-k}$, p - вероятность

$$p_n^k = P(\underbrace{\mu}_{\text{число успехов}} = k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$$

$$p_n^k = \frac{n!}{k!(n-k)!} p^k (1-p)^{n-k}$$

Пример: 3 шара с возвращениями

Наиболее вероятное число успехов

$$\begin{aligned}
 &k : p_n^k = \max \\
 &q = 1 - p \\
 &p_n^k \text{ vs } p_n^{k+1} \Leftrightarrow \frac{n!}{k!(n-k)!} p^k q^{n-k} \text{ vs } \frac{n!}{(k+1)!(n-k-1)!} p^{k+1} q^{n-k-1} \Leftrightarrow \\
 &k + q \text{ vs } np \\
 &1) k + 1 < np \Rightarrow k + n < np \Rightarrow p_n^k < p_n^{k+1} \\
 &2) k > np \Rightarrow k + q > np \Rightarrow p_n^k > p_n^{k+1}
 \end{aligned}$$



Пример:

$$\begin{aligned}
 n_1 &- p_1 = 0.8 && \text{- вероятность попадания первого} \\
 n_2 &- p_2 = 0.6 && \text{- вероятность попадания второго}
 \end{aligned}$$

Одновременно производят 15 выстрелов. Найти вероятное число залпов, когда оба выстрела попадут.

$$\begin{aligned}
 &p = p_1 p_2 = 0.48 \\
 &np = 15 \cdot 0.48 = 7.2 \\
 &p_n^k < p_n^{k+1}, \quad k + 1 < np \Rightarrow k = \overline{0, 7} \\
 &p_n^k > p_n^{k+1}, \quad k > np \Rightarrow k = \overline{8, 15} \\
 &p_{15}^7 \text{ vs } p_{15}^8
 \end{aligned}$$

Теорема 1 (локальная Муавра-Лапласа)

Пусть в схеме Бернулли $\sqrt{npq} \gg 1$, тогда

$$pn^k \sim \frac{1}{2\pi\sqrt{npq}} e^{-\frac{(k-np)^2}{2npq}}$$

равномерно по $x = \frac{k-np}{\sqrt{npq}} \in [a, b]$

$$\begin{aligned} p_n^k &= \frac{n!}{k!(n-k)!} p^k q^{n-k} \\ n! &\sim \left(\frac{n}{e}\right)^n \frac{1}{\sqrt{2\pi n}} \\ k &= np + x\sqrt{npk} - \text{бесконечно большая} \\ n-k &= nq - x\sqrt{npk} - \text{бесконечно большая} \\ p_n^k &\sim \frac{\sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n}{\sqrt{2\pi k} \left(\frac{k}{e}\right)^k \sqrt{2\pi(n-k)} \left(\frac{n-k}{e}\right)^{n-k}} p^k q^{n-k} = \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot \sqrt{\frac{n}{k(n-k)}} \frac{(np)^k (nq)^{n-k}}{k^k (n-k)^{n-k}} = \\ &= \frac{1}{2\pi} \sqrt{\frac{n}{k(n-k)}} \left(\frac{np}{k}\right)^k \cdot \left(\frac{nq}{n-k}\right)^{n-k} = A \\ \ln A &= -k \ln \left(\frac{np + x\sqrt{npq}}{np}\right) - (n-k) \ln \left(\frac{nq - x\sqrt{npk}}{nq}\right) = \\ &= -k \ln \left(1 + x\sqrt{\frac{q}{np}}\right) - (n-k) \ln \left(1 - x\sqrt{\frac{p}{nq}}\right) \approx \\ &\approx (np + x\sqrt{npk}) \left(x\sqrt{\frac{q}{np}} - \frac{1}{2}x^2 \frac{q}{np} + o\left(\frac{1}{n}\right)\right) - \\ &\quad \left(nq - x\sqrt{npq} \left(-x\sqrt{\frac{p}{nq}} - \frac{x^2}{2} \frac{p}{nq} + o\left(\frac{1}{n}\right)\right)\right) = \\ &= \cancel{-x\sqrt{npq}} - x^2q + \frac{1}{2}x^2q + o(1) + \cancel{x\sqrt{npq}} + \frac{x^2}{2} - x^2p + o(1) = \\ &= -\frac{x^2}{2}(q+p) + o(1) = -\frac{x^2}{2} + o(1) \\ \sqrt{\frac{n}{k(n-k)}} &= \sqrt{\frac{n}{(np + x\sqrt{npq})(np - x\sqrt{npk})}} = \\ &= \frac{1}{\sqrt{n \left(p + x\sqrt{\frac{pq}{n}}\right) \left(q - x\sqrt{\frac{pq}{n}}\right)}} \approx \\ &\approx \frac{1}{\sqrt{npk}} \end{aligned}$$

Теорема 2 (интегральная теорема Муавра-Лапласа)

$$\sum_{k=k_1}^{k_2-1} p_n^k = \int_{\frac{k_1-np}{\sqrt{npq}}}^{\frac{k_2-np}{\sqrt{npq}}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx = \Phi\left(\frac{k_2-np}{\sqrt{npq}}\right) - \Phi\left(\frac{k_1-np}{\sqrt{npq}}\right)$$

27/03/2025

Коллоквиум: 19.04 8:30 922 л.

Характеристика случайного вектора:

$$\vec{\xi} = \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \dots \\ \xi_m \end{pmatrix}$$

$$M\vec{\xi} = \begin{pmatrix} M\xi_1 \\ M\xi_2 \\ \dots \\ M\xi_m \end{pmatrix} \text{ - вектор математического ожидания}$$

Ковариационная матрица:

$$\begin{aligned} \Sigma &= (\sigma_{ij}) \\ \sigma_{ij} &= \text{cov}(\xi_i, \xi_j) = M(\xi_i - M\xi_i)(\xi_j - M\xi_j) \\ \sigma_{ii} &= \text{cov}(\xi_i, \xi_i) = M(\xi_i - M\xi_i)^2 \\ \sigma_{ij} &= \sigma_{ji} \\ D(\xi + \eta) &= D\xi + D\eta + 2M(\xi - M\xi)(\eta - M\eta) \\ \text{Вычисление cov}(\xi, \eta) : \\ \text{cov}(\xi, \eta) &= \sum_k \sum_j (x_k - M\xi)(y_j - M\eta) \cdot P \begin{pmatrix} \xi = x_k \\ \eta = y_j \end{pmatrix} \\ \text{cov}(\xi, \eta) &= M\xi\eta - M\xi M\eta = \sum_k \sum_j x_k \cdot y_j P(\xi = x_k, \eta = y_j) - M\xi M\eta \end{aligned}$$

Свойства ковариации:

1. $\text{cov}(\xi, \eta) = \text{cov}(\eta, \xi)$
2. $\text{cov}(\alpha\xi, \eta) = \alpha\text{cov}(\xi, \eta)$
3. $\text{cov}(\xi_1 + \xi_2, \eta) = \text{cov}(\xi_1, \eta) + \text{cov}(\xi_2, \eta)$
4. $\text{cov}(\xi, \xi) \geq 0$
 $\text{cov}(\xi, \xi) = 0 \Leftrightarrow P(\xi = M\xi) = 1$

Доказательство:

$$\begin{aligned} \text{cov}(\xi_1 + \xi_2, \eta) &= M(\xi_1 + \xi_2 - M(\xi_1 + \xi_2))(\eta - M\eta) = \\ &= M((\xi_1 - M\xi_1) + (\xi_2 - M\xi_2))(\eta - M\eta) = \\ &= M(\xi_1 - M\xi_1)(\eta - M\eta) + M(\xi_2 - M\xi_2)(\eta - M\eta) = \\ &= \text{cov}(\xi_1, \eta) + \text{cov}(\xi_2, \eta) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \left(\begin{matrix} \eta \geq 0 \\ M\eta = 0 \end{matrix} \Rightarrow P(\eta = 0) = 1 \right) &\Rightarrow (D(\eta) = 0 \Rightarrow P(\eta = 0) = 1) \\ 0 = M\eta &= \sum_{\omega \in \Omega} \underbrace{\eta(\omega)}_{\geq 0} \underbrace{P(\omega)}_{\geq 0} \Rightarrow (\eta(\omega) \neq 0 \Rightarrow P(\omega) = 0) \Rightarrow \\ &P(\eta > 0) = 0 \Rightarrow P(\eta = 0) = 1 \end{aligned}$$

Пример:

Имеется урна, в которой m_1 белых шаров, m_2 чёрных, m_3 красных.

Из этой урны с возвращением вынимается n шаров.

ξ - число белых шаров среди вынутых

η - число черных шаров среди вынутых

$$P(\xi = k, \eta = j)$$

Элементарный исход - это последовательность длины m , где на каждом месте находится или белый, или черный, или красный шар

(, , , , ...)

m

$$\alpha = \frac{N_1}{N_1 + N_2 + N_3}$$

$$\beta = \frac{N_2}{N_1 + N_2 + N_3}$$

$$\gamma = \frac{N_3}{N_1 + N_2 + N_3}$$

$$P(\omega) = \alpha^k \cdot \beta^j \cdot \gamma^{m-k-j} \cdot \underbrace{C_m^k}_{\text{выбираем места для белых}} \cdot \underbrace{C_{m-k}^j}_{\text{выбираем черные}} = \frac{m!}{k!j!(m-k-j)!} \alpha^k \beta^j \gamma^{(m-k-j)}$$

Находим характеристики $M\xi, M\eta, D\xi, D\eta, \text{cov}(\xi, \eta)$

$\xi = \xi_1 + \xi_2 + \dots + \xi_m$ – количество шаров при m вытаскиваниях

$$M\xi = M\xi_1 + M\xi_2 + \dots + M\xi_m = m\alpha$$

$$\xi_i : \begin{cases} 1, \text{ с вероятностью } \alpha \\ 0, 1 - \alpha \end{cases}$$

$$\eta = \eta_1 + \eta_2 + \dots + \eta_m$$

$$M\eta = m\beta$$

$$\text{cov}(\xi, \eta) = \text{cov}(\xi_1 + \xi_2 + \dots + \xi_m, \eta_1 + \eta_2 + \dots + \eta_m) = \sum_{i=j=1}^m \text{cov}(\xi_i, \eta_i) + \sum_{i \neq j} \text{cov}(\xi_i, \eta_j) =$$

$$\text{cov}(\xi_i, \eta_i) = M\xi_i \eta_i - M\xi_i M\eta_i = -\alpha\beta$$

$$P(\xi_i \eta_i = 0) = 1$$

$$i \neq j : \text{cov}(\xi_i, \eta_j) = M\xi_i \eta_j - M\xi_i M\eta_j = \alpha\beta - \alpha\beta = 0 \quad \xi_i \eta_j = \begin{cases} 1, \alpha\beta \\ 0, 1 - \alpha\beta \end{cases}$$

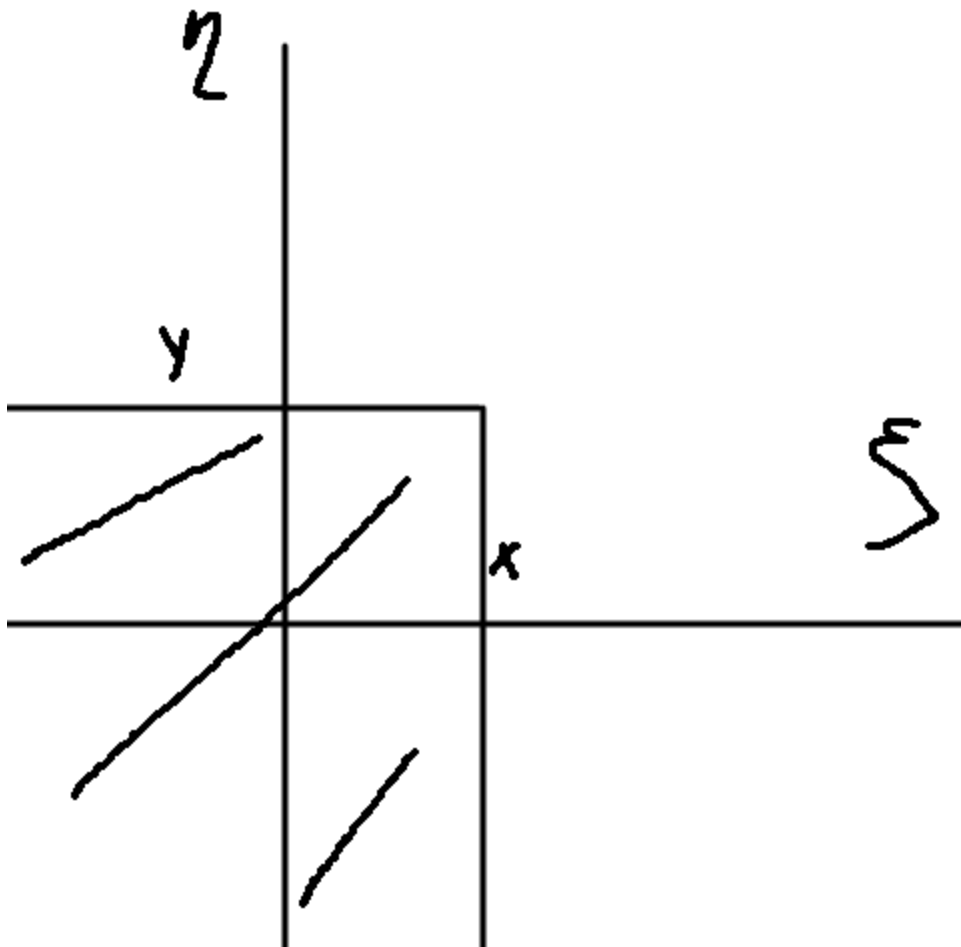
$$P(\xi_i = 1, \eta_j = 1) = P(\xi_i = 1)P(\eta_j = 1) = -m\alpha\beta$$

Закон распределения случайного вектора

Функция распределения

$$F_{\vec{\xi}}(\vec{x}) = P(\xi_1 < x_1, \xi_2 < x_2, \dots, \xi_m < x_m)$$

$$m = 2 : F_{\xi\eta}(x, y) = P(\xi < x, \eta < y)$$



Свойства:

$$0 \leq F_{\xi\eta}(x, y) \leq 1$$

$$\lim_{x \rightarrow -\infty} F_{\xi\eta}(x, y) = 0$$

$$\lim_{\eta \rightarrow -\infty} F_{\xi\eta}(x, y) = 0$$

$$\lim_{x, y \rightarrow +\infty} F_{\xi\eta}(x, y) = 1$$

$$\lim_{x \rightarrow \infty} F_{\xi\eta}(x, y) = F_{\eta}(y)$$

$F_{\xi\eta}(x, y)$ непрерывна слева по каждому аргументу

$$\forall h_1 \geq 0 \forall h_2 \geq 0 \Delta_{h_1 h_2} F_{\xi\eta}(x, y) \geq 0$$

$$\Delta_{h_2} F_{\xi\eta}(x, y) = F_{\xi\eta}(x, y + h_2) - F_{\xi\eta}(x, y)$$

$$\Delta_{h_1 h_2} F_{\xi\eta}(x, y) = F_{\xi\eta}(x + h_1, y + h_2) - F_{\xi\eta}(x + h_1, y) - F_{\xi\eta}(x, y + h_2) + F_{\xi\eta}(x, y)$$

Последнее можно представить графически - утверждение эквивалентно тому, что площадь прямоугольника со сторонами h_1 и $h_2 > 0$.

Если свойства от 1 до 6 выполняются, то любая функция может быть представлена как функция распределения случайной величины.

Пример:

Прошлая схема, вытаскиваем 1 шар

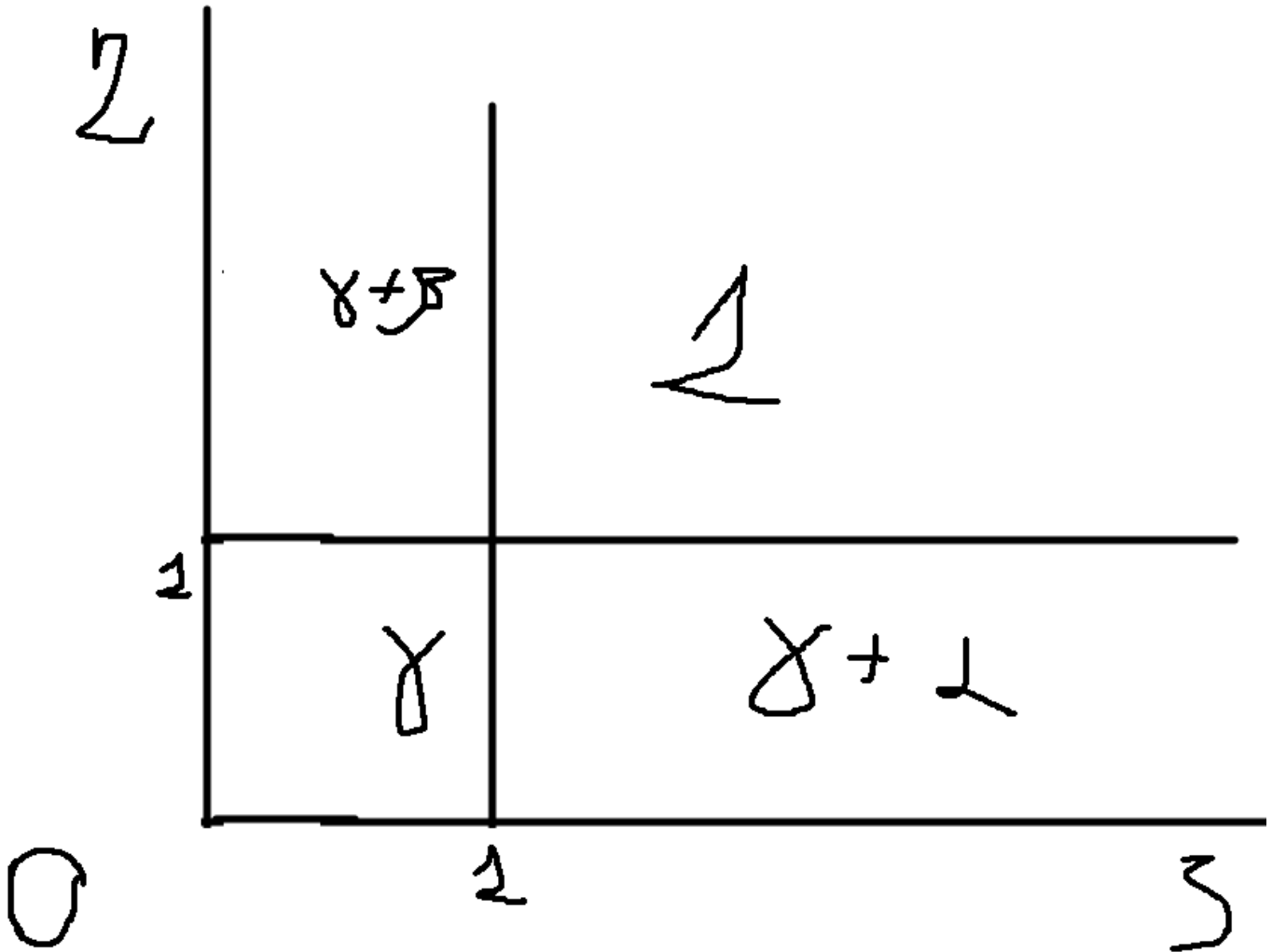
ξ - число белых шаров (или 0, или 1)

η - число черных

$\xi \backslash \eta$	0	1
0	γ	β
1	α	0

$$F_{\xi\eta}(x, y) = P(\xi < x, \eta < y)$$

График:



Неравенство Коши-Буняковского:

$$\begin{aligned} \text{cov}(\xi, \eta) &\leq \sqrt{\text{cov}(\xi, \xi)} \sqrt{\text{cov}(\eta, \eta)} = \sqrt{D_\xi D_\eta} \Rightarrow \\ -1 &\leq \frac{\text{cov}(\eta, \xi)}{\sqrt{D_\xi} \sqrt{D_\eta}} \leq 1 - \text{коэффициент корреляции} \\ \text{cov}(\xi, \eta) &= 0 - \xi \text{ и } \eta \text{ некоррелированные величины} \\ \text{Если } \xi \text{ и } \eta \text{ некоррелированные, то} \\ D(\xi + \eta) &= D\xi + D\eta + \cancel{2\text{cov}(\xi, \eta)}^0 \end{aligned}$$

Независимость случайных величин

Случайные величины ξ и η независимые, если

$$\forall k, j \ P(\xi = x_k, \eta = y_j) = P(\xi = x_k) \cdot P(\eta = y_j)$$

или

Разбиения

$$\begin{aligned}\Omega &= (\xi = x_1) + (\xi = x_2) + \dots + (\xi = x_m) \\ \omega &= (\eta = y_1) + (\eta = y_2) + \dots + (\eta = y_l)\end{aligned}$$

или

Алгебры \mathcal{A}_ξ и \mathcal{A}_η независимы

$$P(\xi \in B_1, \eta \in B_2) = P(\xi \in B_1)P(\eta \in B_2)$$

а значит

$$P(\xi < x, \eta < y) = P(\xi < x)P(\eta < y)$$

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

Теорема

$$(F_{\xi\eta}(x, y) = F_\xi(x) \cdot F_\eta(y)) \Rightarrow \xi \text{ и } \eta \text{ независимы}$$

$$\begin{aligned}P(\xi = x_i, \eta = y_j) &= P(x_i \leq \xi < x_i + \varepsilon, y_j \leq \eta < y_j + \varepsilon) = \\ &= F_{\xi\eta}(x_i + \varepsilon, y_j + \varepsilon) - F_{\xi\eta}(x_i + \varepsilon, y_j) - F_{\xi\eta}(x_i, y_j + \varepsilon) + F_{\xi\eta}(x_i, y_j) = \\ &= F_\xi(x_i + \varepsilon)F_\eta(y_j + \varepsilon) - F_\xi(x_i + \varepsilon)F_\eta(y_j) - F_\xi(x_i)F_\eta(y_j + \varepsilon) + F_\xi(x_i)F_\eta(y_j) = \\ &= (F_\xi(x_i + \varepsilon) - F_\xi(x_i))(F_\eta(y_j + \varepsilon) - F_\eta(y_j)) = P(\xi = x_i)P(\eta = y_j)\end{aligned}$$

Если ξ и η независимы, то они некоррелированы.

$$\begin{aligned}\text{cov}(\xi, \eta) &= \sum_i \sum_j (x_i - M\xi)(y_j - M\eta) \cdot P(\xi = x_i, \eta = y_j) = \\ &= \sum_i \sum_j (x_i - M\xi)P(\xi = x_i) \cdot (y_j - M\eta)P(\eta = y_j) = \\ &= \sum_i (x_i - M\xi)P(\xi = x_i) \cdot \sum_j (y_j - M\eta)P(\eta = y_j) = \\ &= (M\xi - M\xi)(M\eta - M\eta) = 0\end{aligned}$$

Пример

$\xi \backslash \eta$	-1	0	1	$P(\xi = i)$
1	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{2}$
-1	$\frac{1}{4}$	0	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{2}$
$P(\eta = j)$	$\frac{5}{12}$	$\frac{2}{12}$	$\frac{5}{12}$	1

$$P(\xi = 1, \eta = 0) = 0 \neq P(\xi = 1)P(\eta = 0) = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{6} = \frac{1}{12}$$

ξ и η зависимы

$$\begin{aligned}M\xi\eta &= 1 \cdot (-1) \cdot \frac{1}{6} + 1 \cdot 1 \cdot \frac{1}{6} + (-1)(-1) \cdot \frac{1}{4} = 0 \\ M\xi &= 1 \cdot \frac{1}{2} + (-1) \cdot \frac{1}{2} = 0 \\ M\eta &= (-1) \cdot \frac{5}{12} + 0 \cdot \frac{2}{12} + 1 \cdot \frac{5}{12} = 0\end{aligned}$$

Зависимы и некоррелированы

Теорема о свёртке

Если ξ и η независимы, то $P(\xi + \eta = k) = \sum_j P(\xi = j)P(\eta = k - j)$

$$P(\xi + \eta = k) = \sum_j P(\xi + \eta = k, \xi = j)$$

Пусть есть 2 Пуассоновские величины

$$\xi \sim P(\lambda)$$

$$\eta \sim P(\mu)$$

$$P(\xi + \eta = k) = \sum_{j=0}^k P(\xi = j, \eta = k - j) = \sum_{j=0}^k P(\xi = j)P(\eta = k - j)$$

$$= \sum_{j=0}^k \frac{\lambda^j}{j!} e^{-\lambda} \cdot \frac{\mu^{k-j}}{(k-j)!} e^{-\mu} k! = \frac{e^{-(\lambda+\mu)} (\lambda + \mu)^k}{k!} \sim P(\lambda + \mu)$$

03/04/2025

Геометрический смысл коэффициентов корреляции.

$\text{cov}(\xi, \eta)$ — скалярное произведение

ξ и η некоррелируют $\Rightarrow M(\xi - M\xi)(\eta - M\eta) = 0 \Leftrightarrow \xi - M\xi \perp \eta - M\eta$

(Ω, \mathcal{A}, P)

$$\xi(\omega) = \begin{pmatrix} \xi(\omega_1) \\ \xi(\omega_2) \\ \vdots \\ \xi(\omega_n) \end{pmatrix}$$

$$\hat{\eta} = \alpha\xi + \beta$$

$$\eta - \hat{\eta} \perp_1 \Leftrightarrow M((\eta - \hat{\eta})1) = 0$$

$$\eta - \hat{\eta} \perp \xi \Leftrightarrow M((\eta - \hat{\eta})\xi) = 0$$

$$\begin{cases} M(\eta - \alpha\xi - \beta) = 0 \\ M(\eta\xi - \alpha\xi\xi - \beta\xi) = 0 \end{cases} \Rightarrow$$

$$\alpha = \frac{\text{cov}(\xi, \eta)}{D\xi}$$

$$\beta = M\eta - \frac{\text{cov}(\xi, \eta)}{D\xi} M\xi$$

$$\hat{\eta} = \frac{\text{cov}(\xi, \eta)}{D\xi} \xi + M\eta - \frac{\text{cov}(\xi, \eta)}{D\xi} M\xi$$

$$\hat{\eta} = M\eta - \frac{\text{cov}(\xi, \eta)}{D\xi} (\xi - M\xi) \text{ — уравнение линейной регрессии}$$

$$D(\eta - \hat{\eta}) = D\left(\eta - M\eta - \frac{\text{cov}(\xi, \eta)}{D\xi} (\xi - M\xi)\right) =$$

$$= M\left(\eta - M\eta - \frac{\text{cov}(\xi, \eta)}{D\xi} (\xi - M\xi)\right)^2 =$$

$$= M\left((\eta - M\eta)^2 - \frac{2\text{cov}(\xi, \eta)}{D\xi} (\eta - M\eta)(\xi - M\xi) + \frac{\text{cov}^2(\xi, \eta)}{(D\xi)^2} (\xi - M\xi)^2\right) =$$

$$= D\eta - \frac{2\text{cov}(\xi, \eta)}{D\xi} \text{cov}(\xi, \eta) + \frac{\text{cov}^2(\xi, \eta)}{(D\xi)^2} D\xi = D\eta - \frac{\text{cov}^2(\xi, \eta)}{D\xi} =$$

$$= D\eta(1 - r_{\xi, \eta}^2)$$

$r_{\xi, \eta}$ — коэффициент корреляции

$$r_{\xi,\eta} = \pm 1 \Rightarrow \begin{matrix} D(\eta - \hat{\eta}) = 0 \\ M(\eta - \hat{\eta}) = 0 \end{matrix} \Rightarrow P(\hat{\eta} = \eta) = 1 \Rightarrow \eta = \alpha\xi + \beta$$

$$r_{\xi,\eta} = 0 \Rightarrow \begin{matrix} D\hat{\eta} = 0 \\ D(\eta - \hat{\eta}) = D\eta \end{matrix} \Rightarrow \hat{\eta} = \text{const} = M\eta \Rightarrow P(\hat{\eta} = M\eta) = 1$$

$r_{\xi,\eta}$ – мера линейной зависимости между ξ и η

Про коэффициент детерминации нам не рассказали.

Условный закон распределения

Условным законом распределения ξ при условии $\beta = x_k$ называется набор значений η и условных вероятностей $P(\eta = y_j | \xi = x_k)$

Распределение 3 шаров по 3 корзинам

ξ - число шаров в 1 корзине

η - число шаров в 2 корзине

$\xi \backslash \eta$	0	1	2	3
0	$\frac{1}{27}$	$\frac{3}{27}$	$\frac{3}{27}$	$\frac{1}{27}$
1	$\frac{3}{27}$	$\frac{6}{27}$	$\frac{3}{27}$	0
2	$\frac{3}{27}$	$\frac{3}{27}$	0	0
3	$\frac{1}{27}$	0	0	0

$\eta \backslash i$	0	1	2	3		
$P(\eta = j, \xi = 0)$	$\frac{1}{8}$	$\frac{3}{8}$	$\frac{3}{8}$	$\frac{1}{8}$	$M(\eta \xi = 0) = \frac{3}{2}$	$D(\eta \xi = 0) = \frac{3}{4}$
$P(\eta = j, \xi = 1)$	$\frac{1}{4}$	$\frac{2}{4}$	$\frac{1}{4}$	0	$M(\eta \xi = 1) = 1$	$D(\eta \xi = 1) = \frac{1}{2}$
$P(\eta = j, \xi = 2)$	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$	0	0	$M(\eta \xi = 2) = \frac{1}{2}$	$D(\eta \xi = 2) = \frac{1}{4}$
$P(\eta = j, \xi = 3)$	1	0	0	0	$M(\eta \xi = 3) = 0$	$D(\eta \xi = 3) = 0$

Условное математическое ожидание:

$$M(\eta | \xi = x_k) = \sum_j y_j P(y = y_j | \xi = x_k)$$

Условная дисперсия:

$$D(\eta | \xi = x_k) = M(\eta - M(\eta | \xi = x_k))^2$$

$$M(\eta | \xi = x_k) = \varphi(\xi)$$

Условное математическое ожидание как случайная величина:

$$M(\eta | \xi) = \varphi(\xi)$$

k	$\frac{3}{2}$	1	$\frac{1}{2}$	0
$P(\eta \xi = k)$	$\frac{8}{27}$	$\frac{12}{27}$	$\frac{6}{27}$	$\frac{1}{27}$

(строка в первой таблице)

$$M\varphi(\xi) = \frac{3}{2} \cdot \frac{8}{27} + 1 \cdot \frac{12}{27} + \frac{1}{2} \cdot \frac{6}{27} + 0 \cdot \frac{1}{27} = 1$$

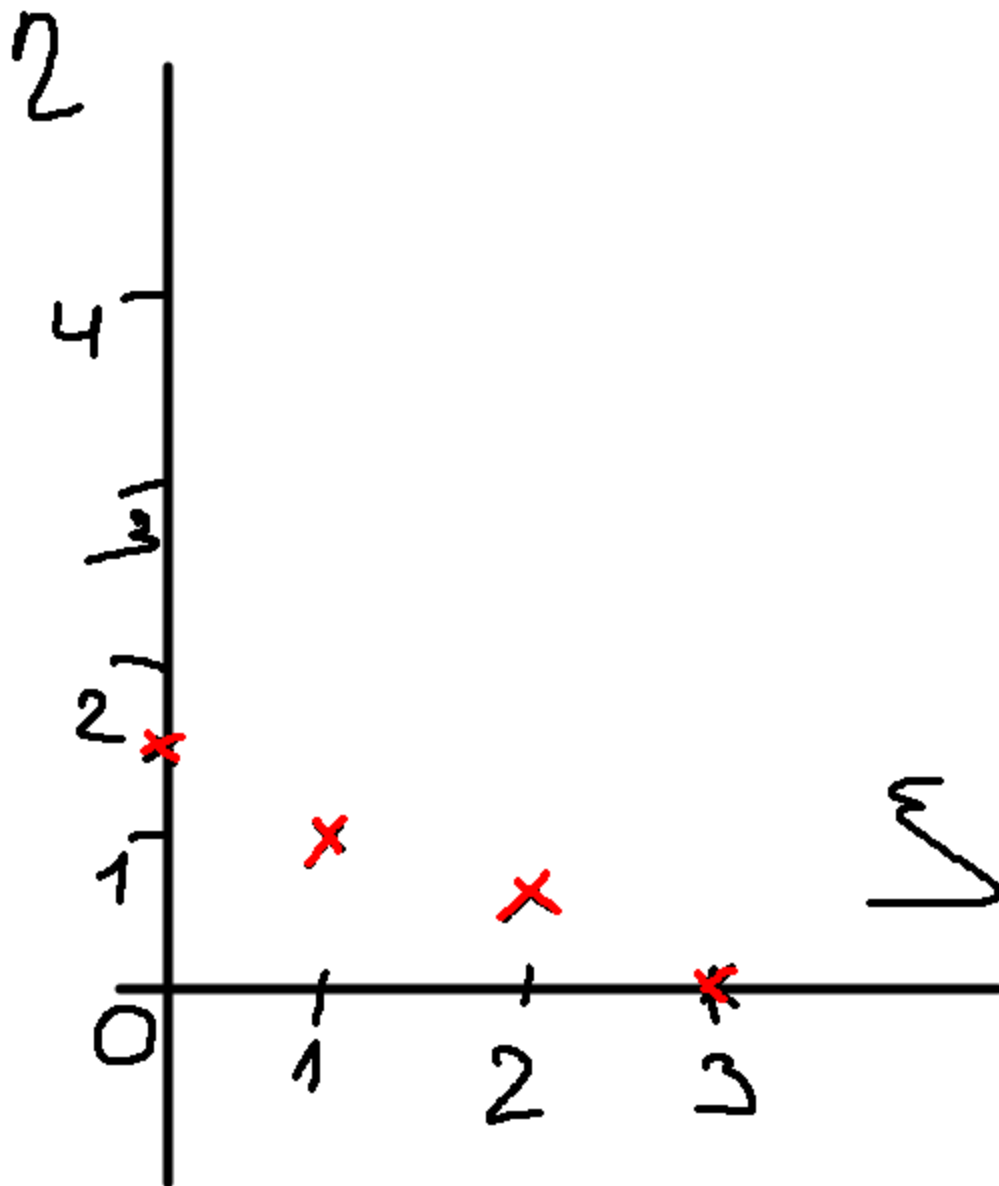
Теорема:

Математическое ожидание от условного математического ожидания равно безусловному математическому ожиданию

$$M(M(\eta|\xi)) = M\eta$$

$$\begin{aligned} M(M(\eta|\xi)) &= \sum_k M(\eta|\xi = x_k) \cdot P(\xi = x_k) = \\ &= \sum_k \sum_j y_j \cdot P(\eta = y_j|\xi = x_k) \cdot P(\xi = x_k) = \\ &= \sum_k \sum_j y_j P(\eta = y_j, \xi = x_k) = \\ &= \sum_j y_j P(\eta = y_j) = M\eta \end{aligned}$$

Условное математическое ожидание $M(\eta, \xi)$ - регрессия η на ξ



Если $\eta = \varphi(\xi) = \alpha\xi + \beta$, то ξ и η связаны линейной корреляционной зависимостью

$$\hat{\eta} = M\eta + \frac{\text{cov}(\xi, \eta)}{D\xi}(\xi - M\xi)$$

$$\hat{\eta} = 1 + \frac{-\frac{1}{2}}{\frac{3}{8}}(\xi - 1) = 1 - \frac{1}{2}(\xi - 1) = \frac{3}{2} - \frac{\xi}{2}$$

Можно доказать, что $\min_g M(\eta - g(\xi))^2 = M(\eta - \varphi(\xi))^2$

Неравенство Чебышёва, закон больших чисел Чебышёва

Неравенство

$$\exists M\xi \Rightarrow \forall \varepsilon > 0 \left(P(|\xi| > \varepsilon) \leq \frac{M(\xi)}{\varepsilon} \right)$$

$$|\xi| = |\xi| \cdot I(|\xi| > \varepsilon) + |\xi| \cdot I(|\xi| \leq \varepsilon) \geq |\xi| I(|\xi| > \varepsilon) > \varepsilon I(|\xi| > \varepsilon)$$

$$M(\xi) > M(\varepsilon I(|\xi| > \varepsilon)) = \varepsilon P(|\xi| > \varepsilon) \text{ делим на } \varepsilon \text{ и получаем неравенство}$$

$$\exists D\xi \Rightarrow \left(P(|\xi - M\xi| < \varepsilon) \leq \frac{D\xi}{\varepsilon^2} \right)$$

Подставляем вместо ξ $\xi - M\xi$

$$P(|\xi - M\xi| > \varepsilon) = P(|\xi - M\xi|^2 > \varepsilon^2) \leq \frac{M(\xi - M\xi)^2}{\varepsilon^2} = \frac{D\xi}{\varepsilon^2}$$

Следствие:

$$\forall \varepsilon > 0 P(|\xi - M\xi| \leq \varepsilon) \geq 1 - \frac{D\xi}{\varepsilon^2}$$

Закон больших чисел Чебышёва (збч)

$\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ — последовательность независимых случайных величин, таких что $D\xi_i \leq C$

$$\Rightarrow P \left(\frac{\xi_1 + \xi_2 + \dots + \xi_n}{n} - \frac{M\xi_1 + M\xi_2 + \dots + M\xi_n}{n} \geq \varepsilon \right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

$$\zeta_n = \frac{\xi_1 + \xi_2 + \dots + \xi_n}{n}$$

$$M\zeta_n = \frac{M\xi_1 + M\xi_2 + \dots + M\xi_n}{n}$$

$$P(|\zeta_n - M\zeta_n| > \varepsilon) \leq \frac{D\zeta_n}{\varepsilon^2}$$

$$D\zeta_n = D \left(\frac{1}{n}(\xi_1 + \dots + \xi_n) \right) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n D\xi_i = \frac{C}{n}$$

$$M\xi_i = a \forall i$$

$$\forall \varepsilon > 0 P \left(\frac{\xi_1 + \dots + \xi_n}{n} - a \geq \varepsilon \right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

$$\xi_i = \mu_i \text{ — число успехов в } i\text{-м испытании Бернулли, } \mu = \sum_{i=1}^n \mu_i$$

$$P \left(\frac{\mu}{n} - p \geq \varepsilon \right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

10/04/2025

Производящая функция

$$M\xi_i^{[r_1]} \xi_j^{[r_2]} = \frac{\partial^{(r_1+r_2)}}{\partial z_i^{r_1} \partial z_j^{r_2}} \psi_\xi(z_1, \dots, z_m)$$

Производящая функция последовательности:

$$\sum a_n z^n \rightarrow \{a_n\}$$

Производящая функция $\psi_\xi(z)$ целочисленной случайной величины ξ называется

$$\psi_\xi(z) = \sum_n p_n z^n$$

где $p_n = P(\xi = n)$

$$\psi_\xi(z) = Mz^\xi$$

Пример:

Биномиальное распределение:

$$\begin{aligned} \xi &\sim B(n, p) \\ p_k &= C_n^k p^k q^{n-k} \\ \psi_\xi(z) &= \sum_{k=0}^n C_n^k p^k q^{n-k} z^k = \sum_{k=0}^n C_n^k (pz)^k q^{n-k} = (pz + q)^n \end{aligned}$$

Пуассон:

$$\begin{aligned} \xi &\sim P_0(\lambda) \\ p_k &= \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \\ \psi_\xi(z) &= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} z^k = e^{\lambda(z-1)} \end{aligned}$$

Геометрический:

(число неудач до первого успеха в схеме Бернулли)

$$\begin{aligned} p(\xi = k) &= q^k p \\ \psi_\xi(z) &= \sum_{n=0}^{\infty} q^n p z^n = \frac{p}{1 - qz} \end{aligned}$$

Свойства:

1. $\psi_\xi(z)$ определено на $(-1, 1]$

$$\sum p_k = 1 \Rightarrow \sum p_k z^k \text{ сходится на } (-1, 1]$$

2. $\psi_\xi(1) = 1$

$$\sum p_k = 1$$

3. $p_k = P(\xi = k) = \frac{1}{k!} \psi_\xi^{(k)}(0)$

4. $M\xi = \psi'_\xi(1)$

$$\begin{aligned} \psi'_\xi(z) &= \sum_{k=0}^{\infty} k p_k z^{k-1} \\ \psi'_\xi(1) &= \sum_{k=0}^{\infty} k p_k = M\xi \end{aligned}$$

5. $M\xi^{[r]} = \psi_\xi^{(r)}(1)$

[r] - факториальный момент

$$\xi^{[r]} = \xi(\xi - 1) \dots (\xi - r + 1)$$

$$D\xi = M\xi^{[2]} + M\xi - (M\xi)^2 \Rightarrow$$

$$D\xi = \psi''_{\xi}(1) + \psi'_{\xi}(1) - (\psi'_{\xi}(1))^2$$

Теорема (свойство мультипликативности)

Если $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ - независимые целочисленные случайные величины с производящими функциями

$\psi_{\xi_1}, \psi_{\xi_2}, \dots, \psi_{\xi_n}$ соответственно, то

$$\psi_{\xi_1 + \xi_2 + \dots + \xi_n}(z) = \psi_{\xi_1}(z) \cdot \psi_{\xi_2}(z) \cdot \dots \cdot \psi_{\xi_n}(z)$$

$$\psi_{\rho}(z) = Mz^{\rho} = Mz^{\xi_1 + \xi_2 + \dots + \xi_n} = M(z^{\xi_1} z^{\xi_2} \cdot \dots \cdot z^{\xi_n})$$

матожидание от произведения независимых величин равно произведению

Пример:

Выбираются 3 цифры от 0 до 9

$$P\left(\sum = k\right) = ?$$

ξ – выбор цифры. Дискретный равномерный закон

$$P(\xi = k) = \frac{1}{10}$$

$$\psi_{\xi} = \frac{1}{10} \sum_{k=0}^9 z^k = \frac{1}{10} \cdot \frac{1 - z^{10}}{1 - z}$$

$$\Sigma = \xi_1 + \xi_2 + \xi_3$$

$$\psi_{\Sigma}(z) = \frac{1}{10^3} \left(\frac{1 - z^{10}}{1 - z} \right)^3 = \frac{1}{10^3} \cdot (1 - 3z^{10} + 3z^{20} - z^{30})(1 + 3z + 6z^2 + \dots + C_{k+2}^k z^k + \dots)$$

$$0 \leq k \leq 9 \quad C_{k+2}^k$$

$$p_k = 10 \leq k \leq 19 \quad 1 \cdot C_{k+2}^k - 3 \cdot C_{k-8}^{k-10}$$

$$20 \leq k \leq 27 \quad 1 \cdot C_{k+2}^k - 3C_{k-8}^{k-10} + 3C_{k-18}^{k-20}$$

ξ_1, ξ_2 - независимые, распределены по пуассоновскому закону

$$\xi_1 = P_0(\lambda)$$

$$\xi_2 = P_0(\mu)$$

$$\psi_{\xi_1} = e^{\lambda(z-1)}$$

$$\psi_{\xi_2} = e^{\mu(z-1)}$$

$$\psi_{\xi_1 + \xi_2} = e^{(\lambda + \mu)(z-1)} \sim P_0(\lambda + \mu)$$

ξ_1, ξ_2 - геометрический закон и независимы

$$\psi_{\xi_1 + \xi_2}(z) = \left(\frac{p}{1 - qz} \right)^2 = \frac{p^2}{q} \left(\frac{1}{1 - qz} \right)' = \frac{p^2}{q} \left(\sum_{k=0}^{\infty} (qz)^k \right)' = \sum_{k=0}^{\infty} p^2(k+1)q^k z^k$$

$$p(\xi_1 + \xi_2) = p^2(k+1)q^k$$

Теорема о непрерывности:

Пусть

$$p_k^{(r)}, k \in \mathbb{N}_0 - r\text{-й закон распределения}$$

С производящими функциями $\psi^{(r)}(z)$. Тогда:

$$\exists \lim_{r \rightarrow \infty} p_k^{(r)} = p_k, \forall k \in \mathbb{N}_0 \Leftrightarrow \forall z \in [0, 1) \exists \lim_{r \rightarrow \infty} \psi^{(r)}(z) = \psi(z)$$

Пример:

$$\xi^{(r)} - \mathcal{B}\left(r, p_r = \frac{a}{r}\right)$$

$$\psi^{(r)}(z) = (p_r z + q)^r = \left(1 + \frac{a}{r}(z-1)\right)^r \xrightarrow{r \rightarrow \infty} \exp\left(\lim_{r \rightarrow \infty} \frac{a}{r}(z-1) \cdot r\right) = e^{a(z-1)} \sim P_0(a)$$

$$\begin{aligned} & \Rightarrow \\ |\psi^{(r)}(z) - \psi(z)| &= \sum_{k=0}^{\infty} (p_k^{(r)} - p_k) z^k = \sum_{k=0}^{N-1} (p_k^{(r)} - p_k) z^k + \sum_{k=N}^{\infty} (p_k^{(r)} - p_k) z^k \leq \\ \forall \varepsilon > 0 \exists N(\varepsilon) \frac{z^N}{1-z} &< \frac{\varepsilon}{2} \leq \sum_{k=0}^{N-1} |p_k^{(r)} - p_k| + \sum_{k=N}^{\infty} z^k = N \cdot \frac{\varepsilon}{2N} + \frac{z^N}{1-z} < \varepsilon \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} & p_l^{(r)} \xrightarrow{r \rightarrow \infty} p_k \\ \exists r(\varepsilon) |p_k^{(r)} - p_k| &< \frac{\varepsilon}{2N} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} & \Leftarrow \\ 0 \leq p_k^r \leq 1 \rightarrow r_1 & \quad p_0^{(r_1)} \rightarrow p_r \\ \begin{array}{ccccccc} 0 & 1 & 2 & 3 & 0 \leq p_1^{(r_1)} \leq 1 \rightarrow r_2 & p_1^{(r_1)} \rightarrow p_1 \\ p_0^{(1)} & p_1^{(1)} & p_2^{(1)} & & & & \\ p_0^{(2)} & p_2^{(2)} & p_2^{(2)} & & & & \\ \dots & \dots & \dots & & & & \\ p? & & & & & & \end{array} \end{aligned}$$

Берём диагональ (столбцы - подпоследовательности)

$$\begin{aligned} p_k^{(r)} &\rightarrow p_k \quad \forall k = 0, 1, \dots \\ \psi^{(r)}(z) &\rightarrow \psi(z) \end{aligned}$$

То такие частичные пределы единственны

$$\begin{aligned} \xi &\sim \psi_\xi(z) \quad \eta = 2\xi - 1 \quad \psi_\eta(z) = ? \\ \psi_\eta(z) &= Mz^\eta = M^{2\xi-1} = z^{-1} M(z^2)^\xi = z^{-1} \psi_\xi(z^2) \end{aligned}$$

Общее определение случайной величины

(Ω, \mathcal{A}, P)

Функция $\xi(\omega)$ - случайная величина, если $\forall x \in \mathbb{R} \quad (\omega : \xi(\omega) < x) \in \mathcal{A}$

$$P(\xi < x) = F_\xi(x) - \text{функция распределения случайной величины}$$

Свойства:

$$\begin{aligned}
0 &\leq F_{\xi}(x) \leq 1 \\
x_1 < x_2 &\Rightarrow F_{\xi}(x_1) \leq F_{\xi}(x_2) \\
F_{\xi}(x) &\text{ непрерывна слева} \\
\lim_{x \rightarrow -\infty} F_{\xi}(x) &= 0, \quad \lim_{x \rightarrow +\infty} F_{\xi}(x) = 1
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
A_n &= (-\infty, -n) & \cap_n A_n &= \emptyset \\
\Rightarrow \text{по теореме непрерывности} & & \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) &= 0 \\
\lim_{n \rightarrow \infty} F_{\xi}(-n) &= 0 & \lim_{n \rightarrow \infty} F_{\xi}(x) - F_{\xi}\left(x - \frac{1}{n}\right) &= 0
\end{aligned}$$

Вероятность принять значение в борелевском множестве:

$$\begin{aligned}
P(a \leq \xi < b) &= F_{\xi}(b) - F_{\xi}(a) \\
P(\xi \geq b) &= 1 - F_{\xi}(b) \\
P(\xi = b) &= F_{\xi}(b+0) - F_{\xi}(b)
\end{aligned}$$

Вывод: с помощью функции распределения однозначно определяются вероятности борелевских множеств.

$$P_{\xi}([a, b)) = F_{\xi}(b) - F_{\xi}(a)$$

\mathcal{B} - конечные объединения $[a_i, b_i)$

Мера P_{ξ} определена на \mathcal{B}_0

$$(\Omega, \mathcal{A}, P) \xrightarrow{\xi} (R, \mathcal{B}, P_{\xi})$$

Плотность распределения p_{ξ} :

$$P(a \leq \xi \leq b) = \int_a^b p_{\xi}(x) dx$$

$$F_{\xi}(x) = \int_{-\infty}^x p_{\xi}(y) dy$$

Абсолютно непрерывная случайная величина

x - точка непрерывности - $\exists F'_{\xi}(x) = p_{\xi}(x)$

ζ