

Теория Вероятности

Содержание

1	Комбинаторика	2
1.1	Основы	2
1.2	Беспорядки	2
2	Вероятность	3
2.1	Условная вероятность	3
3	Дискретные СВ	3
3.1	Дискретные распределения	3
3.2	Многомерные дискретные распределения	4
3.3	Условные распределения	4
3.4	Моменты случайной величины. Матожидание	5
3.5	Дисперсия	6
3.6	Задача о беспорядках	6
3.7	Простые распределения	7
3.8	Биномиальное распределение (Binomial distribution)	8
3.9	Геометрическое распределение (Geometric distribution)	8
3.10	Распределение Паскаля (Negative binomial)	9
3.11	Сумма случайного числа НОР случайных величин	10
3.12	Распределение Пуассона (Poisson distribution)	10
4	Непрерывные СВ	11
4.1	Вероятностное пространство	11
4.2	Функции распределения и плотности	11
4.3	Характеристики непрерывных СВ	12
4.4	Экспоненциальное распределение	13
4.5	Процесс Пуассона	14
4.6	Прочие распределения	15
5	Вспомогательные формулы	16



Конспект курса “Теория вероятностей – наука о случайности” ([часть I](#), [часть II](#)).

1 Комбинаторика

1.1 Основы

Перестановки (*permutations*): $P_n = n!$

Размещения (*arrangements*) с повторениями: $\overline{A}_n^k = n^k$

Размещения (*arrangements*) без повторений: $A_n^k = (n)_k = n(n-1)\dots(n-k+1) = \frac{n!}{(n-k)!}$

Сочетания (*combinations*) без повторений: $C_n^k = \binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} = \frac{A_n^k}{k!}$

Сочетания (*combinations*) с повторениями: $\overline{C}_n^k = \left(\binom{n+k-1}{k}\right) = C_{n+k-1}^k$

1.2 Беспорядки

Беспорядок — это перестановка, у которой нет неподвижной точки. Например, письмо не попадает в свой конверт.

Число беспорядков (субфакториал) считается по правилу включений-исключений:

$$!n = n! - \frac{n!}{1!} + \frac{n!}{2!} - \frac{n!}{3!} + \dots + (-1)^n \frac{n!}{n!} = \sum_{k=0}^n (-1)^k \frac{n!}{k!}$$

$$!n \approx \frac{n!}{e} \text{ при } n \rightarrow \infty, \text{ поскольку } \sum_{k=0}^{\infty} (-1)^k \frac{1}{k!} = \frac{1}{e}$$

$$!n = \left\lfloor \frac{n! + 1}{e} \right\rfloor$$

$$!1 = 0 \quad !2 = 1 \quad !3 = 2 \quad !4 = 9 \quad !5 = 44 \quad !6 = 265$$

Задача: Если n писем случайным образом положить в n конвертов, то какова *вероятность*, что какое-нибудь из писем попадёт в *свой* конверт? Ответ:

$$1 - \frac{!n}{n!} \approx 1 - \frac{1}{e} \approx 0.632$$

2 Вероятность

2.1 Условная вероятность

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

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

Свойства условной вероятности:

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

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

Формула полной вероятности:

$\sqcup \{H_i\}$ – разбиение Ω , т.е. $\Omega = H_1 \cup \dots \cup H_n$ и $H_i \cap H_j = \emptyset$. Тогда:

$$P(B) = \sum_i P(B|H_i) \cdot P(H_i)$$

Формула Байеса:

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

$$P(H_j|A) = \frac{P(A|H_j)}{\sum_i P(A|H_i)P(H_i)} \quad \{H_i\} \text{ – разбиение } \Omega$$



3 Дискретные СВ

3.1 Дискретные распределения

Случайная величина – это функция (отображение) $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$

Значение случайной величины – это число $x \in \mathbb{R}$

Дискретное распределение (PMF, probability mass function): $p_X(x) = P(X = x)$

Дискретная СВ: $p(x_1) = p_1, \dots, p(x_n) = p_n$

Условие нормировки: $\sum_i p_i = \sum_i P(X = x_i) = 1$

Функция случайной величины $Y = g(X)$:

$$P(Y = y) = P(g(X) = y) = \sum_{i: g(x_i)=y} P(X = x_i)$$

3.2 Многомерные дискретные распределения

Многомерное дискретное распределение \equiv Multivariate discrete distribution

Совместное распределение X и Y (*joint PMF*): $p_{X,Y}(x, y) = P(X = x, Y = y)$

Нормировка совместного распределения: $\sum_{i,j} p_{ij} = \sum_{i,j} P(X = x_i, Y = y_j) = 1$

Маргинальное распределение: $p_X(x) = \sum_{y \in \Omega_Y} p_{X,Y}(x, y)$ $p_Y(y) = \sum_{x \in \Omega_X} p_{X,Y}(x, y)$

$X \backslash Y$	0	1	2	3	$p_X(\cdot)$
0	0	0	0	1/8	1/8
1	1/8	1/8	1/8	0	3/8
2	2/8	1/8	0	0	3/8
3	1/8	0	0	0	1/8

Marginal distribution of X : $p_X(x)$

X	0	1	2	3
P	1/8	3/8	3/8	1/8

Marginal distribution of Y : $p_Y(y)$

Y	0	1	2	3
P	4/8	2/8	1/8	1/8

X, Y независимы: $\forall x, y : p_{X,Y}(x, y) = p_X(x) \cdot p_Y(y)$

3.3 Условные распределения

Условное распределение X при условии, что событие A наступило:

$$p_{X|A}(x) = P(X = x|A) = \frac{P(X = x, A)}{P(A)} \quad P(A) \neq 0$$

Условное распределение X при условии, что $Y = y$:

$$A = \{Y = y\} \quad p_Y(y) > 0$$

$$p_{X|Y}(x|y) = P(X = x | Y = y) = \frac{P(X = x, Y = y)}{P(Y = y)} = \frac{p_{X,Y}(x, y)}{p_Y(y)}$$

$$\forall y \quad \sum_k p_{X|Y}(x_k|y) = 1 \quad (\text{условие нормировки})$$

Формула умножения

$$p_{X,Y}(x, y) = p_{X|Y}(x|y)p_Y(y) = p_{Y|X}(y|x)p_X(x)$$

Формула умножения для трёх СВ:

$$\begin{aligned}
 P(A \cap B \cap C) &= P(A)P(B|A)P(C|A \cap B) \\
 p_{X,Y,Z}(x, y, z) &= P(X = x, Y = y, Z = z) \\
 p_{X,Y,Z}(x, y, z) &= p_X(x)p_{Y|X}(y|x)p_{Z|X,Y}(z|x, y) \\
 p_{Z|X,Y}(z|x, y) &= P(Z = z|X = x, Y = y) = \frac{p_{X,Y,Z}(x, y, z)}{p_{X,Y}(x, y)}
 \end{aligned}$$

X, Y, Z — независимы, если $\forall x, y, z \quad p_{X,Y,Z}(x, y, z) = p_X(x)p_Y(y)p_Z(z)$

3.4 Моменты случайной величины. Матожидание

Матожидание $M(X) = E(X) = \sum_i x_i p_i \quad \exists$ if сходится абсолютно $\sum_i |x_i| p_i < \infty$

Если $Y = g(X)$, то $M(Y) = \sum y_i p_Y(y_i) = \sum g(x_i) p_X(x_i)$

Если $Z = \varphi(X, Y)$, то $M(Z) = \sum_i z_i p_Z(z_i) = \sum_{i,j} \varphi(x_i, y_j) p_{X,Y}(x_i, y_j)$

$$\begin{aligned}
 M(X^k) &= \sum_i x_i^k p_X(x_i) && \text{— } k\text{-й начальный момент} \\
 M[X - M(X)]^k &&& \text{— } k\text{-й центральный момент}
 \end{aligned}$$

Свойства мат. ожидания:

1. линейность: $M(aX + bY) = a M(X) + b M(Y)$
2. если X и Y независимы, то $M(X \cdot Y) = M(X) \cdot M(Y)$

Условное среднее:

$$M(X|A) = \sum_i x_i p_{X|A}(x_i) \quad \text{или} \quad M(X|Y = y) = \sum_i x_i p_{X|Y}(x_i|y)$$

Формула полной вероятности:

$$M(X) = \sum_i M(X|H_i) P(H_i)$$

Лемма 3.1. Если $X: x_k = k, k = 0, 1, 2, \dots, P(X = k) = p_k$, то $M(X) = \sum_{k=0}^{\infty} P(X > k)$

Док-во.

$$\begin{aligned}
 P(X > k) &= P(X = k+1) + P(X = k+2) + \dots = \sum_{i=k+1}^{\infty} p_i \\
 \sum_{k=0}^{\infty} P(X > k) &= \sum_{k=0}^{\infty} \sum_{i=k+1}^{\infty} p_i \stackrel{\ominus}{=} \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{k=0}^{i-1} p_i = \sum_{i=1}^{\infty} i \cdot p_i = \sum_{i=0}^{\infty} i \cdot p_i = M(X)
 \end{aligned}$$

□

3.5 Дисперсия

$$D(X) = \text{var}(X) = M(X - M X)^2 = M(X^2) - (M X)^2 \geq 0$$

$$D(c) = 0$$

$$D(cX) = c^2 D(X)$$

Среднее квадратическое отклонение (standard deviation): $\sigma(X) = \sqrt{D(X)}$

X и Y независимы *implies* $D(X + Y) = D(X) + D(Y)$

В общем случае $D(X + Y) = D(X) + D(Y) + 2 \text{cov}(X, Y)$

Ковариация $\text{cov}(X, Y) = M[(X - M X)(Y - M Y)] = M(XY) - M(X) M(Y)$

X и Y независимы $\implies \text{cov}(X, Y) = 0$ (но не наоборот)

Коэффициент корреляции (correlation) $r = \rho = \text{corr}(X, Y) = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sigma(X) \cdot \sigma(Y)}$

Свойства корреляции:

- $-1 \leq \rho \leq 1$
- X, Y – независимы $\implies \rho = 0$
- $Y = aX + c, a > 0 \implies \rho = 1$
- $Y = aX + c, a < 0 \implies \rho = -1$

Размерность: $X(\text{кг})$ $D_X(\text{кг}^2)$ $\sigma_X(\text{кг})$ $Y(\text{см})$ $\text{cov}_{X,Y}(\text{кг} \cdot \text{см})$ $\rho_{X,Y}(\text{“1”})$

3.6 Задача о беспорядках

\perp n писем случайно разбрасываются по n конвертам.

Число комбинаций, когда ни одно письмо не попадёт в свой конверт $!n$.

Вероятность, что ни одно письмо не попадёт в свой конверт $\frac{!n}{n!}$

⌊ X - число писем, попавших в свой конверт. $X = \sum_k I_{A_k}$.

I_{A_k} - индикаторная СВ, A_k - событие "письмо k попало в свой конверт".

$$\begin{aligned} M(I_{A_k}) &= P(A_k) = \frac{1}{n} & M(I_{A_k}^2) &= \frac{1}{n} \\ M(I_{A_k} \cdot I_{A_m}) &= P(A_k \cap A_m) = \frac{1}{n(n-1)} \end{aligned}$$

Тогда

$$\begin{aligned} M(X) &= n M(I_{A_k}) = 1 \\ D(X) &= \sum_k D(I_{A_k}) + 2 \sum_{k>m} \text{cov}(I_{A_k}, I_{A_m}) = \\ &= \sum_k (M(I_{A_k}^2) - M^2(I_{A_k})) + 2 \sum_{k>m} (M(I_{A_k} I_{A_m}) - M(I_{A_k}) M(I_{A_m})) = \\ &= n \left(\frac{1}{n} - \frac{1}{n^2} \right) + 2 \frac{n(n-1)}{2} \left(\frac{1}{n(n-1)} - \frac{1}{n^2} \right) = \\ &= 1 \end{aligned}$$

3.7 Простые распределения

Индикаторная СВ:

$$\begin{aligned} I_A(\omega) &= \begin{cases} 1, & \omega \in A \\ 0, & \omega \notin A \end{cases} \\ p(I_A = 1) &= p_A \\ M(I_A) &= p_A & M(I_A^2) &= p_A \\ D(I_A) &= p_A - p_A^2 \\ M(I_A I_B) &= M(I_{A \cap B}) = P(A \cap B) \end{aligned}$$

Распределение Бернулли (Bernoulli distribution):

$$\begin{aligned} P(X = 1) &= p & P(X = 0) &= q & p \in [0, 1] & q = 1 - p \\ M(X) &= p \\ D(X) &= pq \end{aligned}$$

Равномерное дискретное распределение (Discrete uniform distribution):

$$\begin{aligned} P(X = x_k) &= \frac{1}{N} \quad k = \overline{1, N} \\ M(X) &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \\ D(X) &= \end{aligned}$$

Гипергеометрическое распределение (Hypergeometric distribution):

$$P(X = r) = \frac{C_M^r C_N^{n-r}}{C_{M+N}^n} \quad r = 0, \dots, \min(M, n)$$

Урна: M белых + N чёрных шаров. Вынимаем n шаров.

R – число вынутых белых шаров.

3.8 Биномиальное распределение (Binomial distribution)

Схема испытаний Бернулли: A_1, \dots, A_n $P(A_i) = p$ $p \in [0, 1]$ $q = 1 - p$

Биномиальное распределение:

$$X \sim \text{binomial}(n, p) \quad P(X = k) = C_n^k p^k q^{n-k} \quad k = \overline{0, n} \quad p \in [0, 1] \quad q = 1 - p$$

k – число успехов в схеме из n испытаний Бернулли.

$$\text{Условие нормировки: } \sum_{k=0}^n P(k) = \sum_{k=0}^n C_n^k p^k q^{n-k} = 1$$

С ростом числа опытов график уплотняется вокруг точки np .

Симметрично при $p = 0.5$, скошено влево при $p < 0.5$.

Можно представить как сумму НОР СВ Бернулли:

$$X_{\text{binomial}} = X_1 + \dots + X_n$$

Следовательно, среднее $M = np$ и дисперсия $D = npq$

Из чего можно получить красивое равенство:

$$\sum_{k=0}^n k C_n^k p^k q^{n-k} = np$$

3.9 Геометрическое распределение (Geometric distribution)

$$X \sim \text{Geom}(p) \quad P(X = k) = pq^{k-1} \quad k \in \mathbb{N} \quad p \in [0, 1] \quad q = 1 - p$$

k – номер первого успеха в схеме Бернулли, т. е. до него в $k - 1$ опыте были неудачи (схема Бернулли – ряд *независимых* опытов)

Свойство: $P(X > n) = q^n$, т. к. $X > n \iff n$ опытов окончились неудачей:

$$P(X = \overline{n+1, \infty}) = \sum_{k=n}^{\infty} pq^k = pq^n \sum_{k=0}^{\infty} q^k = pq^n \frac{1}{1-q} = pq^n \frac{1}{p}$$

Успех наступил в 1-м опыте: $P(X = 1) = p$

Успех в 1-м опыте не наступил: $P(X > 1) = q$

Отсутствие памяти (memoryless):

$$P(X = m + n | X > m) = \frac{P(X = m + n)}{P(X > m)} = \frac{pq^{m+n-1}}{q^m} = pq^{n-1} = P(X = n)$$

Геометрическое — единственное среди дискретных распределение с таким свойством.

Следствия из свойства отсутствия памяти:

$$P(X = 1 + n | X > 1) = P(X = 1 + n) \quad \implies$$

$$M(X | X > 1) = M(X + 1) = M(X) + 1$$

$$M(X^2 | X > 1) = M((X + 1)^2)$$

$$\text{Мат. ожидание } M_{\text{geom}}(X) = \frac{1}{p}$$

$$\text{число.опытов.до.первого.успеха} \times \text{вероятность.успеха} = 1$$

Док-во.

$$\begin{aligned} M(X) &= M(X | X = 1)P(X = 1) + M(X | X > 1)P(X > 1) \\ &= 1 \cdot p + (1 + M(x))q = 1 + q M(X) \end{aligned}$$

□

$$\text{Отсюда } \sum_{k=0}^{\infty} kq^k = \frac{1}{p^2}$$

$$D(X) = \frac{q}{p^2}$$

3.10 Распределение Паскаля (Negative binomial)

$$Z \sim \text{Pascal}(m, p) \quad P(Z = k) = C_{k-1}^{m-1} p^m q^{k-m}$$

$$p \in [0, 1] \quad q = 1 - p \quad k \geq m \quad k, m \in \mathbb{N}$$

k — номер опыта, на котором произошёл m -й успех в схеме Бернулли

Выводится так:

$$\begin{aligned} P_{\text{Pascal}}(Z = \kappa; m = m) &= P_{\text{binomial}}(X = m - 1; n = \kappa - 1) \cdot p \\ &= p \cdot C_{\kappa-1}^{m-1} p^{m-1} q^{(\kappa-1)-(m-1)} = C_{\kappa-1}^{m-1} p^m q^{\kappa-m} \end{aligned}$$

$Z \sim \text{Pascal}(m, p)$ можно представить (в силу отсутствия памяти у Geom) как сумму m независимых одинаково распределённых (НОР) СВ: $Z = X_1 + \dots + X_m$, где $X_i \sim \text{Geom}(p)$. Отсюда получаем мат. ожидание и дисперсию:

$$M(Z) = \frac{m}{p} \quad D(Z) = \frac{mq}{p^2}$$

Замечание: Часто под распределением “Negative binomial” подразумевается число **неудач** до наступления m -го успеха: $M_{\text{неудач}} = M(Z) - m$.

3.11 Сумма случайного числа НОР случайных величин

$\sqcup Z = \sum_{k=1}^N X_k$, причём $M(X_k) = M_X$, $D(X_k) = D_X$, $M(N) = M_N$, $D(N) = D_N$.

Тогда $M(Z) = M_X M_N$, $D(Z) = D_X M_N + M_X^2 D_N$.

Док-во.

$\sqcup P_N(N = n) = P_n$, $M(X^2) = M_{X^2}$, $M(Z) = M_Z$.

$$\begin{aligned} M(Z) &= \sum_i M(Z|H_i)P(H_i) = \sum_n M(Z|N = n)P(N = n) = \\ &= \sum_n \sum_{k=1}^n M(X_k)P_n = \sum_n P_n n M_X = M_N M_X \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} D(Z) &= M(Z^2) - M^2(Z) = \sum_n M(Z^2|N = n)P(N = n) - M_Z^2 = \\ &= \sum_n M\left(\sum_{k=1}^n X_k\right)^2 P_n - M_Z^2 = \sum_n P_n \left(\sum_{i=1}^n X_i\right) \left(\sum_{j=1}^n X_j\right) - M_Z^2 = \\ &= \sum_n P_n \sum_{i=1}^n X_i^2 + \sum_n P_n 2 \sum_{i < j}^n X_i X_j - M_Z^2 = \\ &= \sum_n P_n n M(X^2) + \sum_n P_n 2 \frac{n(n-1)}{2} M(X) M(X) - M_Z^2 = \\ &= M_{X^2} M_N + \sum_n P_n n^2 M_X^2 - \sum_n P_n n M_X^2 - M_N^2 M_X^2 = \\ &= M_N M_{X^2} - M_N M_X^2 + M(N^2) M_X^2 - M_N^2 M_X^2 = M_N D_X + D_N M_X^2 \end{aligned}$$

□

3.12 Распределение Пуассона (Poisson distribution)

Является приближением последовательности биномиальных распределений:

$$S_n = \text{binomial}(n, p_n) \text{ при } n \rightarrow \infty, p_n \rightarrow 0, np_n \rightarrow \lambda \implies P(S_n = k) \rightarrow \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}$$

$$X \sim \text{Poisson}(\lambda) : P(X = k) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!} \quad \lambda > 0 \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

$$M(X) = D(X) = \frac{1}{\lambda}$$

Симметрично при $\lambda \approx 10$, скошено влево при $\lambda < 10$.



4 Непрерывные СВ

4.1 Вероятностное пространство

Опр-е. 4.1 (σ -алгебра). σ -алгебра над множеством X — это семейство \mathfrak{S} подмножеств множества X , т.ч.:

1. $X \in \mathfrak{S}$ и $\emptyset \in \mathfrak{S}$
2. если $E \in \mathfrak{S}$, то $X \setminus E \in \mathfrak{S}$
3. если \exists семейство $\{A_n\} \in \mathfrak{S}$ (конечное или счётное), то $\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \in \mathfrak{S}$ и $\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n \in \mathfrak{S}$

Опр-е. 4.2 (Борелевское множество). \mathbb{B} -множество — такое множество, которое может быть получено из *открытых или замкнутых промежутков* на \mathbb{R} конечным или счетным числом операций $\bigcup A_n$ и $\bigcap A_n$.

Опр-е. 4.3. Борелевская σ -алгебра \equiv минимальная σ -алгебра борелевских множеств на \mathbb{R} .

Задача 4.1. Является ли множество всех рациональных точек на прямой борелевским, т.е. верно ли, что $\left\{ \frac{m}{n}, n = 1, 2, \dots; m = 0, 1, 2, \dots \right\} \in \mathbb{B}$?

Решение. Да.

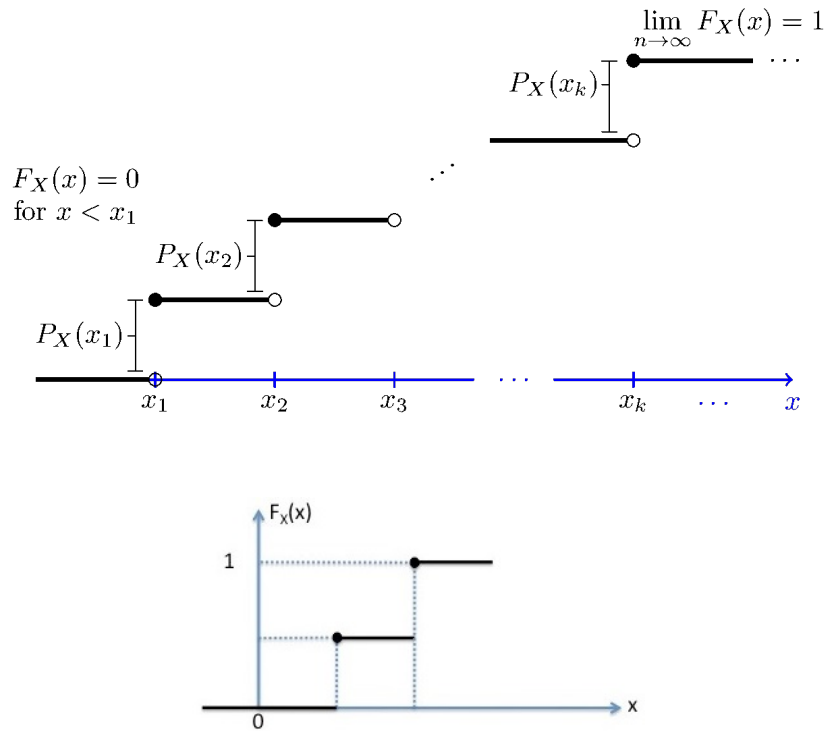
Каждую точку можно рассматривать как отрезок $\left[\frac{m}{n}, \frac{m}{n} \right] = \left(-\infty, \frac{m}{n} \right] \setminus \left(-\infty, \frac{m}{n} \right)$, причём множество всех рациональных точек на прямой счётно.

4.2 Функции распределения и плотности

Функция распределения вероятности (CDF)

1. $F_X(x) = P(X \leq x)$
2. $0 \leq F_X \leq 1$
3. F — монотонно неубывающая
4. $F(-\infty) = 0, F(+\infty) = 1$
5. $P(a < X \leq b) = F(b) - F(a)$
6. F — непрерывна *справа*
7. F — это некоторая вероятность, т.е. безразмерная величина

Замечание: если бы CDF была определена как $P(X < x)$, то была бы непрерывна *слева*.



Функция плотности распределения (PDF):

1. $f(u) \geq 0$
2. $f(x) = F'(x) = \frac{dF(x)}{dx}$
3. $P(X \leq x) = F(x) = \int_{-\infty}^x f(u) du$
4. $\int_{-\infty}^{+\infty} f(u) du = 1$ – условие нормировки
5. $P(X = a) = 0$
6. $P(X \in \langle x, x + \delta \rangle) \approx f(x) \delta$
7. размерность f есть $\frac{1}{\text{размерность}(X)}$ (например, см^{-1} , кг^{-1})

4.3 Характеристики непрерывных СВ

Матожидание $M(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} u f(u) du$

$M(x)$ существует \iff интеграл сходится *абсолютно*: $\int_{-\infty}^{+\infty} |u| f(u) du < \infty$.

Матожидание может не существовать. Пример – распределение Коши: $f(x) = \frac{1/\pi}{1+x^2}$.

Для него $\int_{-\infty}^{+\infty} |u| f(u) du = \frac{2}{\pi} \int_0^{\infty} \frac{x dx}{1+x^2} = \frac{1}{\pi} \ln(1+x^2) \Big|_0^{\infty} \rightarrow \infty$

Если $f(x) = f(-x)$ (чётная), то $M(X) = 0$ (если существует).

Матожидание функции $M(\varphi(x)) = \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(u)f(u)du$.

Дисперсия $D(X) = M(X - M(X)) = M(X^2) - M^2(X)$

Медиана (характеристика *положения*): $Me(X) = \arg \{F_X(x) = 1/2\}$

Медиана существует *всегда*.

Если $f(x) = f(-x)$ (чётная), то для нормировки функции плотности имеем:

$$1 = \int_{-\infty}^{\infty} f(u)du = \int_{-\infty}^0 f(u)du + \int_0^{\infty} f(u)du = F(0) + \int_0^{\infty} f(-u)d(-u) = F(0) + F(0)$$

а значит $F(0) = 1/2$, т.е. $Me(X) = 0$.

Нижний квартиль: $F(Q_1) = 1/4$

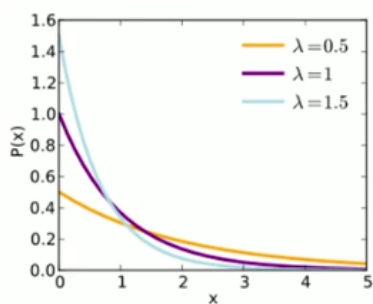
Нижний квартиль: $F(Q_3) = 3/4$

Межквартильный размах: $IQR = Q_3 - Q_1$

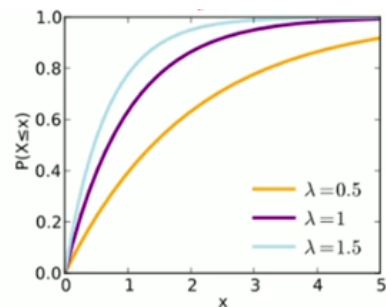
Квантиль уровня α : $F(q_\alpha) = \alpha$

Квантильная функция $Q(p) = F^{-1}(x)$, $p \in [0, 1]$ – функция, обратная к функции распределения

4.4 Экспоненциальное распределение



Probability density function



Cumulative distribution function

$X \sim Exp(\lambda)$

PDF: $f(u) = \lambda e^{-\lambda u}$, $u \geq 0$, $\lambda > 0$

CDF: $F(X) = P(X \leq x) = \int_0^x \lambda e^{-\lambda u} du = 1 - e^{-\lambda x}$

$$\begin{aligned}
f(u) &= \lambda e^{-\lambda u} & u \geq 0, \lambda > 0 \\
F(x) &= 1 - e^{-\lambda x} & x \geq 0 \\
M(x) &= \frac{1}{\lambda} \\
D(x) &= \frac{1}{\lambda^2} \\
Me(x) &= \frac{\ln 2}{\lambda} & \text{скошено вправо: } Me < M
\end{aligned}$$

Свойство отсутствия памяти:

$$P(X > t+s | X > t) = \frac{P(X > t+s, X > t)}{P(X > t)} = \frac{P(X > t+s)}{P(X > t)} = \frac{e^{-\lambda(t+s)}}{e^{-\lambda t}} = P(X > s) \quad (s, t \geq 0)$$

Среди дискретных распределений свойством отсутствия памяти обладает геометрическое. Экспоненциальное распределение – непрерывный аналог геометрического.

4.5 Процесс Пуассона

Случайный процесс – последовательность случайных величин в дискретном времени (обычно НОР, т.е. независимых одинаково распределённых).

Пуассоновский процесс – непрерывный аналог процесса Бернулли:

$$P(k, t) = \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t}$$

Свойства ПП:

1. стационарный (распределение числа событий зависит только от длины интервала)
2. ординарный (вряд ли на очень малом интервале произойдёт больше одного события)
3. поток с отсутствием памяти.

Задача 4.2. Будет ли пуассоновский процесс подходящей моделью процесса прибытия пассажиров в пункт выдачи багажа в аэропорту?

Решение. Нет.

Не выполняется требование независимости событий, т.к. пассажиры приходят за багажом после посадки самолета и, если мы наблюдаем, к примеру, что в зону получения багажа за последнюю минуту пришли 15 человек, то следует ожидать значительное количество людей в течение следующей минуты. Как получают багаж? Сначала толпа, потом редкие одиночки.

Задача 4.3. Будет ли пуассоновский процесс подходящей моделью процесса поступления звонков в регистратуру поликлиники в течение рабочего дня?

Решение. **Нет.**

Не выполняется требование стационарности пуассоновского процесса, т.к. частота звонков намного выше в утренние часы в сравнении с вечерними. К концу дня поток звонков при любом расписании будет снижаться (если это не ночной стационар).

4.6 Прочие распределения

Равномерное распределение $X \sim Uniform(a, b)$:

$$F(x) = \begin{cases} 0 & x < a \\ \frac{x-a}{b-a} & a \leq x \leq b \\ 1 & x > b \end{cases}$$

$$f(x) = \begin{cases} 0 & x < a \\ 1/(b-a) & a \leq x \leq b \\ 0 & x > b \end{cases}$$

$$Me = M = (a+b)/2$$

$$D = (b-a)^2/12$$

Распределение Лапласа:

$$f = \frac{\lambda}{2} e^{-\lambda|x|}$$

$$M = 0$$

$$D = \frac{2}{\lambda^2}$$

Распределение Коши:

$$f(x) = \frac{1/\pi}{1+x^2}$$

5 Вспомогательные формулы

$$\int_0^\infty e^{-ax} dx = \frac{1}{a}$$

$$\int_0^\infty x e^{-ax} dx = \frac{1}{a^2}$$

$$\int_0^\infty x^2 e^{-ax} dx = \frac{2}{a^3}$$

$$\int_0^\infty x^n e^{-ax} dx = \frac{n!}{a^{n+1}}$$

$$a^3 - b^3 = (a - b)(a^2 + ab + b^2)$$

$$(a - b)^3 = a^3 - 3a^2b + 3ab^2 - b^3$$

$$\sum_{k=0}^n k C_n^k p^k q^{n-k} = np$$

$$\sum_{k=0}^{\infty} k q^k = \frac{1}{p^2}$$

$$\sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=i+1}^{\infty} a_{ij} = \sum_{j=1}^{\infty} \sum_{i=0}^{j-1} a_{ij}$$

