Лекция 6

Законы распределения Система двух случайных величин

• Равномерное распределение

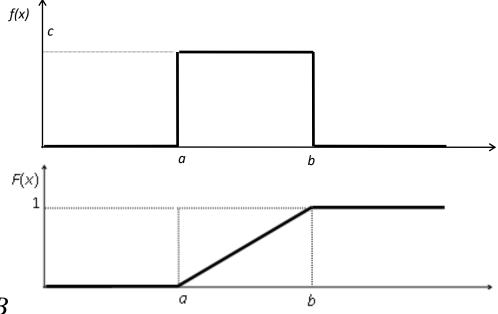
Определение. Непрерывная случайная величина X имеет равномерный закон распределения на отрезке [a, b], если ее плотность вероятности f(x)постоянна на этом отрезке и равна нулю вне его, т.е.

$$f(x) = \begin{cases} c = \frac{1}{b-a}, _ecnu_x \in [a;b]; \\ 0, _ecnu_x \notin [a;b]. \end{cases}$$

$$F(x) = \begin{cases} 0, x \le a; \\ \frac{x - a}{x - b}, a < x \le b; \\ 1, x > b. \end{cases}$$

Числовые характеристики равномерно распределенной НСВ

$$M(X) = \frac{a+b}{2};$$



$$M(X) = \frac{a+b}{2};$$
 $D(X) = \frac{(b-a)^2}{12}.$

Вероятность того, что равномерно распределённая НСВ попадёт в промежуток $[x_1; x_2]$ при условии $a \le x_1 < x_2 \le b$ высчитывается по формуле

- Равномерный закон распределения используется при анализе ошибок округления при проведении числовых расчетов (например, ошибка округления числа до целого распределена равномерно на отрезке [-0,5; +0,5]), в ряде задач массового обслуживания, при статистическом моделировании наблюдений, подчиненных заданному распределению.
- Так, случайная величина X, распределенная по равномерному закону на отрезке [0;1], называемая случайным числом от 0 до 1, служит исходным материалом для получения случайных величин с любым законом распределения.

• Определение. Непрерывная случайная величина X имеет **показательный** (экспоненциальный) закон распределения с параметром $\lambda > 0$, если ее плотность вероятности имеет вид:

 $f(x) = \begin{cases} \lambda \cdot e^{-\lambda x}, _npu_x \ge 0; \\ 0, _npu_x < 0. \end{cases}$

• Интегральная функция распределения для НСВ, имеющей показательное распределение задаётся формулой

$$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x}, & npu = x \ge 0; \\ 0, & npu = x < 0. \end{cases}$$

• Числовые характеристики:

$$M(X) = \frac{1}{\lambda}; \quad D(X) = \frac{1}{\lambda^2}$$

• Вероятность того, что распределённая по показательному закону НСВ попадёт в интервал (a;b) при условии 0 < a < b вычисляется по формуле

$$P(a < X < b) = F(b) - F(a) = e^{-a\lambda} - e^{-b\lambda}$$

- Показательный закон распределения играет большую роль в теории массового обслуживания и теории надежности.
- Так, например, интервал времени T между двумя соседними событиями в простейшем потоке имеет показательное распределение с параметром λ интенсивностью потока.

• Нормальный закон распределения

Нормальный закон распределения наиболее часто встречается на практике.

Главная особенность, выделяющая его среди других законов, состоит в том, что он является *предельным* законом, к которому приближаются другие законы распределения при весьма часто встречающихся типичных условиях

Определение. Непрерывная случайная величина X имеет нормальный закон распределения (закон Гаусса) с параметрами μ и σ если ее плотность вероятности имеет вид:

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\sigma^2}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

Кривую нормального закона распределения называют нормальной или гауссовой кривой.

 $N(\mu,\sigma_1)$

 $N(\mu,\sigma_2)$

 $N(\mu,\sigma_3)$

• Интегральная функция нормального, распределения имеет вид

$$F(X) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{x} e^{-\frac{(t-\mu)^2}{2\sigma^2}} dt$$

- При $\mu = 0$, $\sigma = 1$ нормальная кривая называется нормированной и ĤCB X имеет стандартное или нормированное распределение.
- Числовые характеристики НСВ X, распределенной по нормальному закону

$$M(X) = \mu$$
 $D(X) = \sigma^2$

• Вероятность того, что нормально распределенная величина попадёт в промежуток (c; d)

$$P(c < X < d) = \Phi\left(\frac{d - \mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{c - \mu}{\sigma}\right)$$

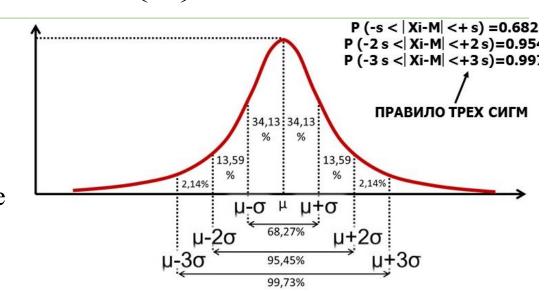
где $\Phi(x)$ функция Лапласа, которая задаётся формулой $\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{x} e^{-\frac{z^2}{2}} dz$

$$\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{x} e^{-\frac{z^2}{2}} dz$$

• Для вычисления вероятности отклонения нормально распределенной СВ от своего математического ожидания μ на наперед заданную величину δ используют формулу

$$P(|X - \mu| < \delta) = 2\Phi\left(\frac{\delta}{\sigma}\right)$$

Правило трёх сигм: Если СВ X распределена нормально, то вероятность того, что абсолютная величина отклонения X от математического ожидания стремится к нулю, то есть событие $|X - \mu| < 3\sigma$ практически достоверно.



Если случайная величина распределена нормально, то абсолютная величина ее отклонения от математического ожидания не превосходит утроенного среднего квадратического отклонения.

На практике: если распределение случайной величины неизвестно, но условие, указанное в данном правиле выполняется, то есть основание предполагать, что случайная величина распределена нормально.

• Математическое ожидание НСВ Х определяется по формуле:

$$M(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) \, dx.$$

• Если HCB X определена на интервале (a; b), то:

$$M(X) = \int_{a}^{b} x f(x) dx.$$

• *Moda HCB X* будет определяться как максимум ее дифференциальной функции:

$$M_0(X) = \max_{(-\infty; +\infty)} f(x)$$

• Медиана определяется как значение случайной величины, которое делит площадь под дифференциальной функцией на две равные части

$$M_e(X)$$
: $P(x < M_e(X)) = P(x > M_e(X)) = \frac{1}{2}$.

• Дисперсия НСВ:

$$D(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - M(X))^2 f(x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f(x) dx - (M(X))^2$$

Все свойства дисперсии и математического ожидания, установленные для \mathcal{ACB} , сохраняются для HCB.

- Моменты случайных величин.
- Hачальным моментом порядка s называется математическое ожидание степени s CB X:

$$\alpha_S = M(X^S) \tag{1}$$

Для ДСВ:
$$\alpha_s = \sum_{i=1}^n x_i^s p_i = x_1^s p_1 + x_1^s p_1 + \dots + x_1^s p_n$$
.

Для
$$HCB: \alpha_s = \int_{-\infty}^{+\infty} x^s f(x) dx$$
.

При s=1: $\alpha_I = M(X) = m_x$, то есть, первый начальный момент - это математическое ожидание CB.

Отклонение CB от ее математического ожидания называется μ ентрированной CB X:

$$X=X-m_x$$

• *Центральным моментом* порядка s CB X называется математическое ожидание степени s, соответствующей центрированной CB:

$$\mu_{\scriptscriptstyle S} = \mu(X^{\scriptscriptstyle S}) = M((x - m_{\scriptscriptstyle X})^{\scriptscriptstyle S}). \quad (2)$$

• Для
$$\mathcal{A}CB$$
: $\mu_{s} \sum_{i=1}^{n} (x_{i} - m_{x})^{s} p_{i} = (x_{1} - m_{x})^{s} p_{1} + \dots + (x_{n} - m_{x})^{s} p_{n}$

• Для HCB: $\mu_S = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - m_x)^S f(x) dx$.

При вычислении центральных моментов пользуются формулами связи между центральными и начальными моментами:

$$\mu_{1} = 0$$

$$\mu_{2} = \alpha_{2} - m_{x}^{2},$$

$$\mu_{3} = \alpha_{3} - 3m_{x}\alpha_{2} + 2m_{x}^{3},$$

$$\mu_{4} = \alpha_{4} - 4m_{x}\alpha_{3} + 6m_{x}^{2}\alpha_{2} + 3m_{x}^{4}.$$
(3)

Обычно рассматривают первые четыре центральных момента:

- 1) $\mu_1 = M(x m_x) = 0$
- математическое ожидание центрированной СВ равно нулю;
- 2) $\mu_2 = M(x m_x)^2 = D(x)$

второй центральный момент – это дисперсия;

- 3) $\mu_3 = M(x m_x)^3$
- третий центральный момент может служить для характеристики асимметрии (скошенности распределения), обычно рассматривают безразмерный коэффициент асимметрии:

$$Sk = \frac{\mu_3}{\sigma^3}$$
.

- 4) $\mu_4 = M(x m_x)^4$
- четвертый центральный момент может служить для характеристики «крутости» или островершинности распределения, описывающейся с помощью эксцесса:

$$E_x = \frac{\mu_4}{\sigma^4} - 3.$$
 (4)

• *Основным моментом* порядка s называется нормированный центральный момент порядка S:

$$r_{s} = \frac{\mu_{s}}{\sigma^{s}}, \qquad (5)$$

то есть $Sk=r_3$, $Ex=r_4$ - 3

- 1) Sk=0 распределение симметрично $M_0(X)=M_e(X)=M(X)$,
- Sk>0 распределение имеет положительную асимметрию $M_0(X) < M(X)$,
- Sk<0 распределение имеет отрицательную асимметрию $M_0(X)>M(X)$.
- 2) Распределение имеет вершину:
- при Ex=0 типа $\phi(x)$ (плотности распределения нормально распределенной CB);
- при Ex > 0 более заостренную, чем $\phi(x)$;
- при Ex < 0 более плоскую, чем $\phi(x)$.
- 3) Фактически начальные и центральные моменты служат, для вычисления основных моментов, представляющих вполне определенные численные характеристики различных свойств случайных величин.

• В практических задачах приходится сталкиваться со случаями, когда результат описывается двумя и более случайными величинами, образующими систему случайных величин (случайный вектор,) $(x_1, x_2, ..., x_n)$.

• Закон распределения дискретной двумерной случайной величины можно представить в виде таблицы, характеризующей собой совокупность всех значений случайных величин и соответствующих вероятностей:

	X ₁	X ₂	•••	X _n	$\sum P(y_i)$
y_1	$P(x_1, y_1)$	$P(x_2, y_1)$	•••	$P(x_n, y_1)$	$P(y_1)$
y ₂	$P(x_1, y_2)$	$P(x_2, y_2)$	•••	$P(x_n, y_2)$	P(y ₂)
			• • •		
y _m	$P(x_1, y_m)$	$P(x_2, y_m)$	•••	$P(x_n, y_m)$	P(y _m)
$\sum P(x_i)$	$P(x_1)$	$P(x_2)$	• • •	$P(x_n)$	1

• В общем случае двумерная случайная величина задается в виде интегральной функции: F(x, y) = P(X < x, Y < y), которая означает вероятность попадания двумерной случайной величины в квадрант левее и ниже точки с координатами (x, y).

Свойства интегральной функции:

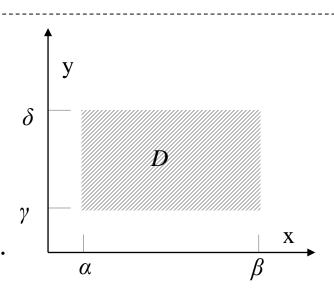
- 1. F не убывает и непрерывна слева по каждому аргументу;
- 2. $F(-\infty, y) = F(x, -\infty) = F(-\infty, -\infty) = 0$;
- 3. $F(+\infty, y) = F_2(y)$ функция распределения случайной величины Y;

 $F(x, +\infty) = F_1(x)$ - функция распределения случайной величины X;

4. $F(+\infty, +\infty) = 1$.

Вероятность попадания двумерной случайной величины в прямоугольник определяется, исходя из определения интегральной функции двумерной случайной величины:

$$P((x, y) \in D) = F(\beta, \delta) - F(a, \delta) - F(\beta, \gamma) + F(a, \gamma).$$
(6)



• Случайные величины X, Y *независимы*, если $F(x, y) = F_1(x) \cdot F_2(y)$. Дифференциальная функция системы двух непрерывных случайных величин определяется как вторая смешанная производная функции распределения:

$$f(x,y) = \frac{\partial^2 F(x,y)}{\partial x \partial y} = F''_{xy}(x,y). \quad (7)$$

Свойства дифференциальной функции:

- 1) f(x,y)>0;
- 2) $\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dx dy = 1;$
- 3) $F(x,y) = \int_{-\infty}^{x} \int_{-\infty}^{y} f(x,y) dx dy.$

Геометрически свойство 2 означает, что объем тела, ограниченного поверхностью f(x,y) и плоскостью XOY, равен 1.

Если случайные величины х и у независимы, то

$$f(x,y)=f_1(x)f_2(y),$$
 (8)

где $f_1(x) = F_1'(x)$, $f_2(y) = F_2'(y)$ - безусловные законы распределения.

• В противном случае:

$$f(x, y) = f_1(x) f(y/x)$$
, или $f(x,y) = f_2(y) f(x/y)$, (9) (10)

где $f(y/x) = \frac{f(x,y)}{f_{1(x)}}$ — условная дифференциальная функция *CB У* при заданном значении X=x,

 $f(x/y) = \frac{f(x,y)}{f_{2(x)}}$ — условная дифференциальная функция *CB X* при заданном значении *Y*=*y*;

$$f_1(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy$$
 и $f_2(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx$

— дифференциальные функции отдельных величин X и Y, входящих в систему.

Числовые характеристики системы двух случайных величин

• Начальным моментом порядка s, h системы двух случайных величин X, Y называется математическое ожидание произведения степени s случайной величины X и степени h случайной величины Y:

$$a_{s,h} = M\{X^s Y^h\}. \tag{11}$$

• *Центральным моментом порядка s, h* системы CB(X, Y) называется математическое ожидание произведения степеней s, h соответствующих центрированных случайных величин:

$$\mu_{s,h} = M(X^s Y^h), \qquad (12)$$

где X = X - M(X), Y = Y - M(Y) - центрированные случайные величины X и Y.

• Основным моментом порядка s, h системы CB (X, Y) называется нормированный центральный момент порядкам s, h:

$$r_{s,h} = \frac{\mu_{s,h}}{\sigma_x^s \sigma_v^h} \tag{13}$$

Числовые характеристики системы двух случайных величин

• Начальные моменты $a_{1,0}, a_{0,1}$:

$$a_{1,0} = M(X^1 Y^0) = M(X);$$
 $a_{0,1} = M(X^0 Y^1) = M(Y).$

• Вторые центральные моменты:

$$\mu_{2,0} = M(X^2Y^0) = M(x-M(X))^2 = D(X),$$

- характеризует рассеяние случайных величин в направлении оси OX.

$$\mu_{0.2} = M(X^0Y^2) = M(y-M(Y))^2 = D(Y),$$

- характеризует рассеяние случайных величин в направлении оси OY.

Корреляционный момент. Коэффициент корреляции

• Особую роль в качестве характеристики совместной вариации случайных величин X и Y играет второй смешанный центральный момент, который называется корреляционным моментом (ковариацией):

$$\mu_{1.1} = M(X^1Y^1) = K(X,Y) = cov(X,Y) = M(XY) - M(X)M(Y).$$
 (13)

• Корреляционный момент является мерой связи случайных величин. Если случайные величины *X* и У независимы, то математическое ожидание равно произведению их математических ожиданий:

$$M(XY)=M(X)\cdot M(Y)$$
, отсюда $cov(X, Y)=0$.

• Если ковариация случайных величин не равна нулю, то говорят, что случайные величины коррелированы. Ковариация может принимать значения на всей числовой оси, поэтому в качестве меры связи используют основной момент порядка s=1, h=1, который называют коэффициентом корреляции:

$$r_{xy}=rac{cov(x,y)}{\sigma(x)\sigma(y)}$$
 (14) где $\sigma({\rm X})=\sqrt{D(X)}$, $\sigma(Y)=\sqrt{D(Y)}$

Корреляционный момент. Коэффициент корреляции

Пример 1. Докажем, что если случайные величины X и Y линейно зависимы, то коэффициент корреляции равен ± 1 .

Доказательство.

Пусть между случайными величинами X и Y имеет место зависимость

$$Y = AX + B$$
, где $M(X) = a$, $D(X) = \sigma^2$.

Тогда имеем:
$$M(Y) = M(AX + B) = AM(X) + B = Aa + B$$
,

$$D(Y) = D(AX+B) = D(AX) + D(B) = A^2 D(X) = A^2 \sigma^2$$
,

следовательно,
$$\sigma(Y) = \sqrt{A^2 \sigma^2} = |A| \sigma$$
,

$$cov(X, Y) = M((X - a)(Y - Aa - B)) = M((X - a)(AX + B - Aa - B)) = AM((X-a)^2) = AD(X) = A\sigma^2.$$

Отсюда,
$$r_{xy} = \frac{A\sigma^2}{\sigma(|A|\sigma)} = \frac{A}{|A|} = \pm 1$$
, что и требовалось доказать.

Если между случайными величинами X и Y существует линейная связь, то коэффициент корреляции равен ± 1 . Коэффициент корреляции служит мерой линейной зависимости между случайными величинами.

Корреляционный момент. Коэффициент корреляции

Свойства коэффициента корреляции:

- $-1 \le r_{xy} \le 1$.
- если $r_{xy} = \pm 1$, то случайные величины линейно зависимы;
- если $r_{xy} = 0$, то случайные величины не коррелированы, что не означает их независимости вообще.

Замечание. Если случайные величины X и Y подчиняются нормальному закону распределения, то некоррелированность CB X и Y означает их независимость. Первые моменты:

а) для дискретных
$$CB$$
:

 $M(X) = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{m} x_{i} p_{y}$,

 $M(X) = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{m} x_{i} p_{y}$,

 $M(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x, y) \, dx \, dy$
 $M(Y) = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{m} y_{j} p_{y}$,

 $M(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x, y) \, dx \, dy$
 $D(X) = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{m} (x_{i} - M(X))^{2} p_{ij}$,

 $D(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (y - M(X))^{2} f(x, y) \, dx \, dy$,

 $D(Y) = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{m} (y_{i} - M(Y))^{2} p_{ij}$,

 $D(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (y - M(X))^{2} f(x, y) \, dx \, dy$,

 $E(X, Y) = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{m} (x_{i} - M(X)) \cdot (y_{i} - M(Y)) p_{ij}$
 $E(X, Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x - M(X)) \cdot (y - M(Y)) f(x, y) \, dx \, dy$

Функции случайных величин

Закон распределения функции случайных величин

- Пусть имеется непрерывная случайная величина X с функцией плотности вероятности f(x). Другая случайная величина Y связана со случайной величиной X функциональной зависимостью: $Y = \varphi(X)$, Случайная точка (X, Y) может находиться только на кривой $y = \varphi(x)$.
- Дифференциальная функция случайной величины Y определяется при условии, что $\varphi(x)$ монотонна на интервале (a, b), тогда для функции $\varphi(x)$ существует обратная функция: $\varphi^{-1} = \psi$, $x = \psi(y)$.
- Обычно числовая прямая разбивается на п промежутков монотонности и обратная функция находится на каждом из них, поэтому:

$$g(y) = \sum_{i=1}^{n} f(\psi_i(y)) \cdot |\psi_i'(y)|, (15)$$

g(y) - дифференциальная функция CB Y.

Функции случайных величин

Математическое ожидание и дисперсию $CB\ Y$ - функции случайной величины $X(Y=\varphi(X))$, имеющей дифференциальную функцию f(x), можно определить по формулам:

•
$$M(Y) = M(\varphi(x)) = \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) f(x) dx,$$
 (16)

•
$$D(Y) = D(\varphi(x)) = \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi^2(x) f(x) dx - M^2(Y).$$
 (17)

Пример 2. Случайная величина X подчиняется нормальному закону распределения с математическим ожиданием a и дисперсией σ^2 , то есть дифференциальная функция имеет вид:

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

Найти дифференциальную функцию случайной величины $Y=X^2$.

Решение. На $(0;\infty)$, для $y=x^2$, обратная функция $x=\sqrt{y}=\psi_1$;

на (- ∞ ;0) - обратная функция $\mathbf{x} = -\sqrt{y} = \psi_2$. По формуле (15):

$$\begin{split} g(y) &= f(\psi_1(y)) \cdot |\psi_1'(y)| + f(\psi_2(y)) \cdot |\psi_2'(y)| \\ &= \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(\sqrt{y} - a)^2}{2\sigma^2}} \cdot \frac{1}{2\sqrt{y}} + \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(-\sqrt{y} - a)^2}{2\sigma^2}} \cdot \frac{1}{2\sqrt{y}}. \end{split}$$

При a=0 и
$$\sigma$$
=1: $g(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi v}} e^{-\frac{y}{2}}$.