

Дискретные случайные величины. Законы распределения. Числовые характеристики

Лекция 14

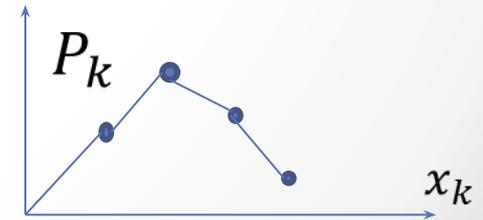
Случайные величины. Законы распределений.

Случайной называют величину X , которая принимает свое значение в опыте со случайным исходом. **Случайная величина** – это действительная функция, определенная на множестве элементарных событий : $X = X(\omega)$. Если случайная величина принимает только **целочисленные значения** $X = k = 0, 1, 2, 3 \dots$, то случайную величину называют **дискретной (Д.С.В.)**.

Закон распределения случайной величины – правило, которое ставит в соответствие значению случайной величины $X = x_k$ ее вероятность $P_k : x_k \iff P_k$. Закон может быть задан таблицей, которую называют **рядом распределения**, графиком (**многоугольником распределения**) или формулой.

			...	
			...	

$$\sum_{k=1}^n P_k = 1;$$



Биномиальное распределение (схема Бернулли)

Пусть опыт имеет **2** противоположных исхода A , \bar{A} :

$P(A) = p$; $P(\bar{A}) = q$; $p + q = 1$ (герб или решетка, попадание или промах, работа или отказ и т.д.). Опыт повторяется **n** раз. При этом вероятности p и q не зависят от номера испытания.

Пространство элементарных событий Ω содержит **2^n** исходов – последовательностей $AA\bar{A}AA\bar{A}\bar{A} \dots \bar{A}A$ по n элементов.

Вероятность каждого исхода, когда событие A наблюдается **k** раз, а событие \bar{A} наблюдается **$(n - k)$** раз : $P(n, k, p) = p^k q^{n-k}$.

С учетом числа вариантов вероятность того, что при n испытаниях событие A наблюдается k раз, а событие \bar{A} наблюдается $(n - k)$ раз : $P(n, k, p) = C_n^k p^k q^{n-k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} p^k q^{n-k}$

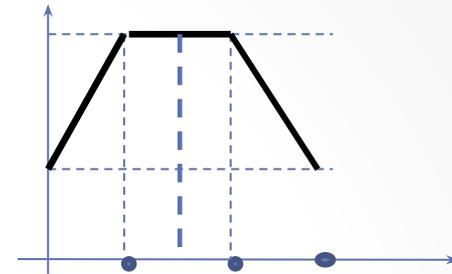
При этом выполняется $\sum_{k=0}^n P(n, k, p) = 1$

Дискретные случайные величины. Пример.

Пример 1. Трехкратное подбрасывание симметричной монеты. Случайная величина $X = 0, 1, 2, 3$ – число выпавших гербов:

$$p = q = 1/2; n = 3$$

	0	1	2	3	Сумма
	1/8	3/8	3/8	1/8	1
0	0	3/8	6/8	3/8	3/2
0	0	3/8	12/8	9/8	3



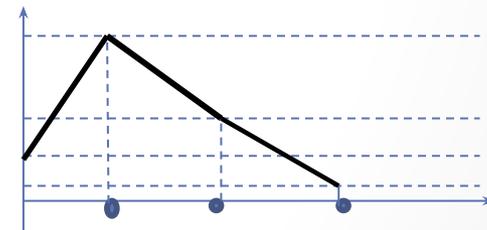
$$M[X] = \sum_{k=0}^3 x_k P_k = 3/2$$

$$D[X] = M[X^2] - M^2[X] = 3 - \frac{9}{4} = \frac{3}{4}$$

Пример 2. В урне 2 белых и 3 черных шара. Наугад с возвращением достаем 3 шара. Случайная величина $X = 0, 1, 2, 3$ – число белых шаров в выборке:

$$p = \frac{2}{5}; q = \frac{3}{5}; n = 3$$

	0	1	2	3	сумм
	27/125	54/125	36/125	8/125	1
0	0	54/125	72/125	24/125	6/5
0	0	54/125	144/125	72/125	54/25



$$M[X] = \sum_{k=0}^3 x_k P_k = 6/5$$

$$D[X] = M[X^2] - M^2[X] = \frac{54}{25} - \frac{36}{25} = \frac{18}{25}$$

Распределение Пуассона

В условиях, когда число повторений опыта $n \rightarrow \infty$, вероятность события A $p \rightarrow 0$, но $np = \lambda = \mathbf{const}$ биномиальное распределение переходит в распределение Пуассона (редкие события):

$$P(n, 0, p) = C_n^0 p^0 (1-p)^n = \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n$$

$$\ln p(n, 0, p) = n \ln \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right) \sim n \left(-\frac{\lambda}{n} - \frac{\lambda^2}{2n^2} \dots\right) \sim -\lambda, \quad n \rightarrow \infty$$

$$p(n, 0, p) \approx e^{-\lambda}. \quad \text{С учетом } \frac{P(n, k, p)}{P(n, k-1, p)} = \frac{pn - p(k-1)}{k(1-p)} = \frac{\lambda - \frac{\lambda}{n}(k-1)}{k(1 - \frac{\lambda}{n})} \approx \frac{\lambda}{k} \text{ получаем}$$

$$p(n, 1, p) \approx \lambda p(n, 0, p) \approx \lambda e^{-\lambda}; \quad p(n, 2, p) \approx \frac{\lambda}{2} p(n, 1, p) \approx \frac{\lambda^2}{2!} e^{-\lambda} \dots\dots$$

$$\mathbf{p(k, \lambda) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}; \quad \sum_{k=0}^{\infty} p(k, \lambda) = 1}$$

Кроме того, распределение Пуассона является моделью простейшего потока событий (последовательности событий, происходящих в случайные моменты времени). Вводится интенсивность потока μ - число событий в единицу времени. Параметр $\lambda = \mu\tau$ - среднее число событий за время τ .

Геометрическое распределение

Производится ряд независимых опытов, в каждом из которых событие **A** появляется с вероятностью p . Опыты ведутся до первого появления события **A**.
Случайная величина X – число проведенных опытов. Ряд распределения:

$$q = 1 - p$$

	1	2	3	...	m	...
			

$$M[X] = \frac{1}{p} ; D[X] = \frac{q}{p^2}$$

Пример. Вероятность наладить схему с одной попытки p . Случайная величина X – число попыток .

Гипергеометрическое распределение (схема извлечения без возвращения)

Имеется n объектов, среди которых l вида **C** и $(n - l)$ вида **B**. Случайным образом отбирается r объектов. Случайная величина X – число объектов вида **C**

среди отобранных:
$$P(X = x) = \frac{C^x_l C^{r-x}_{n-l}}{C^r_n} .$$

Пример. Среди 7 микросхем 3 неисправные. Наугад берут 4 схемы. Случайная величина X – число исправных схем в выборке из $r = 4$.

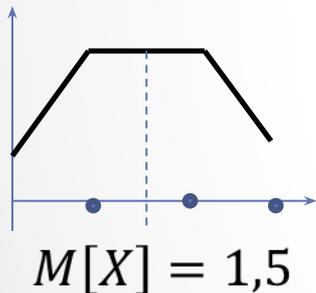
Числовые характеристики. Математическое ожидание

Математическое ожидание (среднее по распределению) – это число, определяемое для дискретной случайной величины формулой $M[X] = \sum_k x_k p_k$. Эта сумма может быть как конечной, так и рядом. $M[X]$ существует, если ряд сходится.

Геометрически математическое ожидание $M[X]$ – **абсцисса координаты центра масс** под графиком – многоугольником распределения. Для *симметричных распределений* $M[X]$ совпадает с абсциссой центра симметрии.

Основные свойства $M[X]$:

1. Математическое ожидание постоянной величины равно самой этой постоянной $M[C] = C$
2. Для **независимых** случайных величин $M[XY] = M[X]M[Y]$
3. $M[CX] = CM[X]$
4. Математическое ожидание суммы равно сумме математических ожиданий $M[X + Y] = M[X] + M[Y]$



Математическое ожидание. Примеры вычислений.

1. Биномиальное распределение

Для случая $n = 1$

	0	1
P	q	p

$$M[X] = 0 \cdot q + 1 \cdot p = p$$

Для случая $n > 1$ $M[X] = \sum_{k=1}^n p = np$

2. Геометрическое распределение

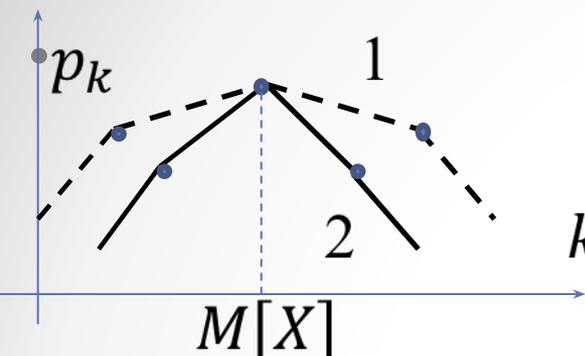
$$\begin{aligned} M[X] &= \sum_{m=1}^{\infty} m q^{m-1} p = p \sum_{m=1}^{\infty} m q^{m-1} = p \sum_{m=1}^{\infty} \frac{d}{dq} (q^m) \\ &= p \frac{d}{dq} \left(\sum_{m=1}^{\infty} q^m \right) = p \frac{d}{dq} \left(\frac{1}{1-q} \right) = \frac{p}{(1-q)^2} = \frac{p}{p^2} = \frac{1}{p} \end{aligned}$$

3. Распределение Пуассона.

$$M[X] = \sum_{k=0}^{\infty} k \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!} = \lambda e^{-\lambda} e^{\lambda} = \lambda - \text{среднее}$$

число событий

Числовые характеристики. Дисперсия.



$(X - M[X])$ – отклонение от среднего

$M[X - M[X]] = M[X] - M[X] = 0$ – среднее отклонение

k равно нулю.

Дисперсия характеризует меру разброса значений случайной величины X около математического ожидания $M[X]$ и вводится как математическое ожидание квадрата отклонения от математического ожидания (усредненный квадрат отклонения от среднего):

$$D[X] = M\{(x - M[X])^2\} = \sum_k (x_k - M[X])^2 p_k = M[X^2] - M[X]^2 = \\ = \sum_k x_k^2 p_k - (\sum_k x_k p_k)^2$$

Свойства дисперсии: 1) $D[C] = 0$; 2) для независимых случайных величин $D[X + Y] = D[X] + D[Y]$; 3) $D[X + C] = D[X]$
4) $D[CX] = C^2 D[X]$; 5) $D[X - Y] = D[X] + D[Y]$