

Лекция 8

Дисперсия случайной величины и её свойства. Условное математическое ожидание.

Дисперсией случайной величины X называется число

$$DX = M \{ (X - MX)^2 \}, \quad (1)$$

если математическое ожидание справа существует.

- Если X — дискретная случайная величина:

$$\begin{array}{c|ccc} X & x_1 & x_2 & \dots \\ \hline P & p_1 & p_2 & \dots \end{array}$$

то из (1) получаем:

$$DX = \sum_i (x_i - MX)^2 p_i.$$

- Если X — непрерывная случайная величина с плотностью $f(x)$, то из (1) получаем:

$$DX = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - MX)^2 f(x) dx.$$

Свойства дисперсии

1. Прибавление константы к случайной величине не меняет её дисперсии:

$$D(X + \text{const}) = DX.$$

2. Постоянный множитель выносится из-под знака дисперсии в квадрате:

$$D(\text{const} \cdot X) = (\text{const})^2 \cdot DX.$$

3. Если X_1, X_2, \dots, X_n — независимые случайные величины, имеющие дисперсии DX_1, DX_2, \dots, DX_n , то

$$D(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = DX_1 + DX_2 + \dots + DX_n.$$

4. $DX = M[X^2] - (MX)^2$.

Дисперсии основных дискретных распределений

1. Пусть X имеет биномиальное распределение с параметрами n и p :

$$\frac{X}{P} \left| \begin{array}{cccccc} 0 & 1 & \dots & k & \dots & n \\ q^n & npq^{n-1} & \dots & C_n^k p^k q^{n-k} & \dots & p^n \end{array} \right.$$

тогда

$$DX = npq, \quad \text{где } q = 1 - p.$$

2. Пусть X имеет геометрическое распределение с параметром p :

$$\frac{X}{P} \left| \begin{array}{cccccc} 1 & 2 & \dots & k & \dots \\ p & qp & \dots & q^{k-1}p & \dots \end{array} \right.$$

тогда

$$DX = \frac{q}{p^2}, \quad \text{где } q = 1 - p.$$

3. Пусть X имеет распределение Пуассона с параметром λ :

$$\frac{X}{P} \left| \begin{array}{cccccc} 0 & 1 & \dots & k & \dots \\ e^{-\lambda} & \lambda e^{-\lambda} & \dots & \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} & \dots \end{array} \right.$$

тогда

$$DX = \lambda.$$

Дисперсии основных непрерывных распределений

4. Если X определяется плотностью

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & x \in [a, b] \\ 0, & x \notin [a, b] \end{cases} \quad (\text{равномерное распределение на отрезке})$$

тогда

$$DX = \frac{(b-a)^2}{12}.$$

5. Если X определяется плотностью

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases} \quad (\text{показательное распределение})$$

тогда

$$DX = \frac{1}{\lambda^2}.$$

6. Если X определяется плотностью

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-a)^2}{2\sigma^2}}, \quad x \in (-\infty; +\infty) \quad (\text{нормальное распределение}),$$

тогда

$$DX = \sigma^2.$$

Условное математическое ожидание

Пусть X — дискретная случайная величина, определяемая:

$$\begin{array}{c|ccc} X & x_1 & x_2 & \dots \\ \hline P & p_1 & p_2 & \dots \end{array}$$

Пусть A — некоторое событие (относящееся к тому же вероятностному пространству, что и случайная величина X). *Условным математическим ожиданием* случайной величины X при условии, что произошло событие A , называется число

$$M[X | A] = \sum_i x_i \cdot P\{X = x_i | A\},$$

если ряд справа сходится абсолютно (если X — случайная величина с конечным спектром, то справа будет конечная сумма и вопрос о сходимости отпадает).

Пусть H_1, H_2, \dots, H_n — полная группа событий. Тогда по формуле полной вероятности:

$$P\{X = x_i\} = \sum_{j=1}^n P\{X = x_i | H_j\} \cdot P\{H_j\}.$$

Тогда:

$$\begin{aligned} MX &= \sum_i x_i P\{X = x_i\} = \sum_i x_i \sum_{j=1}^n P\{X = x_i | H_j\} P\{H_j\} = \\ &= \sum_{j=1}^n \left(\sum_i x_i P\{X = x_i | H_j\} \right) P\{H_j\} = \\ &= \sum_{j=1}^n P\{H_j\} \left(\sum_i x_i P\{X = x_i | H_j\} \right) = \end{aligned}$$

$$= \sum_{j=1}^n P\{H_j\} \cdot M[X | H_j].$$

Таким образом,

$$MX = \sum_{j=1}^n M[X | H_j] \cdot P\{H_j\}. \quad (2)$$

Этот результат можно рассматривать как аналог формулы полной вероятности для математического ожидания.

Если X — непрерывная случайная величина с плотностью $f(x)$, то

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

а условное математическое ожидание $M[X | A]$ определяется по формуле:

$$M[X | A] = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x | A) dx,$$

где условная плотность $f(x | A)$ определяется как:

$$f(x | A) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{P\{x \leq X < x + \Delta x | A\}}{\Delta x}.$$

При этом результат (2) сохраняет свою силу.

Пример

Пусть X_1, X_2, \dots — последовательность независимых одинаково распределённых случайных величин, $MX_i = m$, $DX_i = \delta^2$. Случайная величина Y не зависит от X_1, X_2, \dots и принимает только натуральные значения, $MY = b$, $DY = d$. Пусть

$$Z = \sum_{i=1}^Y X_i.$$

Найти MZ и DZ .

Решение. События $H_j = \{Y = j\}$, $j = 1, 2, \dots$, образуют полную группу событий. Поэтому по формуле (2):

$$MZ = \sum_j M[Z | H_j] \cdot P\{H_j\}.$$

Найдём:

$$M[Z \mid H_j] = M \left[\sum_{i=1}^j X_i \right] = MX_1 + MX_2 + \dots + MX_j = m \cdot j.$$

Тогда:

$$MZ = \sum_j m \cdot j \cdot P\{H_j\} = m \cdot \sum_j j \cdot P\{Y = j\} = m \cdot b.$$

Далее, $DZ = M[Z^2] - (MZ)^2 = M[Z^2] - m^2b^2$. Найдём $M[Z^2]$:

$$\begin{aligned} M[Z^2] &= \sum_j M[Z^2 \mid Y = j] \cdot P\{Y = j\} \\ &= \sum_j M \left[\left(\sum_{i=1}^j X_i \right)^2 \right] \cdot P\{Y = j\} \\ &= \sum_j M \left[X_1^2 + \dots + X_j^2 + 2 \sum_{k < l} X_k X_l \right] \cdot P\{Y = j\} \\ &= \sum_j \left(j \cdot M[X_1^2] + 2 \cdot \frac{j(j-1)}{2} \cdot (MX_1)^2 \right) \cdot P\{Y = j\} \\ &= \sum_j (j(m^2 + \delta^2) + m^2(j^2 - j)) \cdot P\{Y = j\} \\ &= \sum_j (j\delta^2 + m^2j^2) \cdot P\{Y = j\} \\ &= \delta^2 \sum_j jP\{Y = j\} + m^2 \sum_j j^2P\{Y = j\} \\ &= \delta^2 \cdot b + m^2(d + b^2). \end{aligned}$$

Значит,

$$\begin{aligned} DZ &= \delta^2b + m^2(d + b^2) - m^2b^2 \\ &= b\delta^2 + m^2d. \end{aligned}$$