

Лекция 5
Метод моментов

Пусть вид (закон) распределения СВ X известен с точностью до неизвестных параметров $\theta_1, \dots, \theta_k$, $k \geq 1$. Тогда все начальные моменты ν_1, \dots, ν_k этой СВ X являются известными функциями от этих параметров:

$$(1) \begin{cases} y_1 = M\{X\} = g_1(\theta_1, \dots, \theta_k), \\ \vdots \\ y_k = M\{X^k\} = g_k(\theta_1, \dots, \theta_k). \end{cases}$$

Если X - непрерывная СВ с много-
мностью распределения $f(x, \theta_1, \dots, \theta_k)$, то

$$g_1(\theta_1, \dots, \theta_k) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x, \theta_1, \dots, \theta_k) dx,$$

$$g_k(\theta_1, \dots, \theta_k) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^k f(x, \theta_1, \dots, \theta_k) dx.$$

Если X - дискретная СВ, определенная законом распределения

$$P\{X=x_m\} = p(x_m, \theta_1, \dots, \theta_K), \quad m=1, 2, \dots,$$

two

$$g_1(\theta_1, \dots, \theta_k) = \sum_m x_m p(x_m, \theta_1, \dots, \theta_k),$$

$$\dots$$

$$g_k(\theta_1, \dots, \theta_k) = \sum_m x_m^k p(x_m, \theta_1, \dots, \theta_k),$$

где \sum_m либо конечная сумма, или

X -дискретная СВ с конечным числом возможных значений, либо \sum_m есть сумма ряда, если X -дискретная СВ с бесконечным числом возможных значений.

Предполагаем, что моменты ν_1, \dots, ν_k существуют. И предположим, что систему (1) можно разрешить относительно ~~системы~~ параметров $\theta_1, \dots, \theta_k$:

$$\begin{cases} \theta_1 = h_1(\nu_1, \dots, \nu_k), \\ \dots \dots \dots \\ \theta_k = h_k(\nu_1, \dots, \nu_k), \end{cases}$$

где h_1, \dots, h_k — непрерывные функции.

Определение. Оценки параметров $\theta_1, \dots, \theta_k$, заданные формулами

$$\hat{\theta}_1 = h_1(\bar{\nu}_1, \dots, \bar{\nu}_k),$$

$$\dots \dots \dots$$

$$\hat{\theta}_k = h_k(\bar{\nu}_1, \dots, \bar{\nu}_k),$$

называемые оценками метода моментов.

Здесь $\bar{\nu}_1, \dots, \bar{\nu}_k$ — соответствующие выборочные начальные моменты, полученные по выборке $\{X_1, \dots, X_n\}$, порожденной случайной величиной X :

$$\bar{\nu}_r = \bar{\nu}_r(n) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i)^r, \quad r=1, 2, \dots, k.$$

Из теорем 3 и теоремы Салюцкого
из лекции 3 следует

Теорема (о состоятельности оценок
метода моментов)

Если распределение зависит от
параметров $\theta_1, \dots, \theta_k$, и при любом допустимом
наборе их значений распределение
имеет начальные моменты до порядка $2k$
включительно, то оценки $\hat{\theta}_1, \dots, \hat{\theta}_k$ на-
раченных $\theta_1, \dots, \theta_k$, полученные по методу
моментов, являются состоятельными.

Рассмотрим несколько примеров
на получение оценок методом моментов.

Пример 1 Пусть выборка $\{X_1, \dots, X_n\}$
происходит СВ X , имеющей равномерное
распределение на отрезке $[\theta_1, \theta_2]$. Найдем
методом моментов оценки $\hat{\theta}_1$ и $\hat{\theta}_2$ для θ_1 и θ_2 .

Имеем

$$\begin{cases} \nu_1 = M\{X\} = \frac{\theta_1 + \theta_2}{2}, \\ \nu_2 = M\{X^2\} = \int_{\theta_1}^{\theta_2} x^2 \frac{1}{\theta_2 - \theta_1} dx = \frac{\theta_2^3 - \theta_1^3}{3(\theta_2 - \theta_1)} = \frac{\theta_2^2 + \theta_1\theta_2 + \theta_1^2}{3}, \end{cases}$$

или, что равносильно

$$\begin{cases} M\{X\} = \nu_1 = \frac{\theta_1 + \theta_2}{2}, \\ D\{X\} = \nu_2 - \nu_1^2 = \frac{(\theta_2 - \theta_1)^2}{12}. \end{cases}$$

Разрешаем эту систему относи-
тельно θ_1 и θ_2 :

$$\begin{cases} \theta_1 + \theta_2 = 2\nu_1 \\ \theta_2 - \theta_1 = 2\sqrt{3}\sqrt{\nu_2 - \nu_1^2} \end{cases} \quad \text{или} \quad \begin{cases} \theta_2 = \nu_1 + \sqrt{3}\sqrt{\nu_2 - \nu_1^2} \\ \theta_1 = \nu_1 - \sqrt{3}\sqrt{\nu_2 - \nu_1^2} \end{cases}$$

Заменив в правых частях последней системы ν_1 на $\bar{\nu}_1$, ν_2 на $\bar{\nu}_2$, получим оценки $\hat{\theta}_2$ и $\hat{\theta}_1$:

$$\hat{\theta}_2 = \bar{\nu}_1 + \sqrt{3}\sqrt{\bar{\nu}_2 - \bar{\nu}_1^2}, \quad \hat{\theta}_1 = \bar{\nu}_1 - \sqrt{3}\sqrt{\bar{\nu}_2 - \bar{\nu}_1^2},$$

где $\bar{\nu}_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ — выборочное среднее,

$$\begin{aligned} \bar{\nu}_2 - \bar{\nu}_1^2 &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \right)^2 = \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \bar{X}_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 - \text{выборочная дисперсия} \end{aligned}$$

Пример 2 Пусть выборка $\{X_1, \dots, X_n\}$ порождена СВ X , имеющей нормальное распределение с плотностью

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

где a и $\sigma > 0$ — неизвестные параметры. Найдем оценки \hat{a} и $\hat{\sigma}$ параметров a и σ методом моментов.

Имеем

$$\begin{cases} \nu_1 = M\{X\} = \int_{-\infty}^{+\infty} x \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-a)^2}{2\sigma^2}} dx = \dots = a \\ \nu_2 = M\{X^2\} = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-a)^2}{2\sigma^2}} dx = \dots = a^2 + \sigma^2 \end{cases}$$

или

$$\begin{cases} \alpha = \nu_1, \\ \hat{\sigma} = \sqrt{\nu_2 - \nu_1^2}. \end{cases}$$

Таким образом, оценки моментов имеют вид:

$$\hat{\alpha} = \bar{\nu}_1, \quad \hat{\sigma} = \sqrt{\bar{\nu}_2 - \bar{\nu}_1^2},$$

или (см. пример 1)

$$\hat{\alpha} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \quad - \text{выборочное среднее},$$

$$\hat{\sigma} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2} \quad - \text{корень из выборочной дисперсии}$$

Пример 3 Пусть известно, что СВ X имеет распределение, задаваемое формулой

$$P\{X=k\} = \theta(1-\theta)^k, \quad k=0,1,2,\dots,$$

т.е. X — дискретная СВ, которая может принимать только целые неотрицательные значения. Параметр θ является неизвестным. В результате трёх измерений (экспериментов) СВ X приняла значения 0, 1 и 2. Предложить численную оценку для θ ; $\theta \in (0,1)$.

Решение. Воспользуемся методом моментов и найдём обычную оценку $\hat{\theta}_n$ по выборке $\{X_1, \dots, X_n\}$. Имеем

$$V_1 = M\{X\} = \sum_{k=0}^{\infty} k \cdot P\{X=k\} = \sum_{k=1}^{\infty} k \theta (1-\theta)^{k-1} =$$

$$= \theta(1-\theta) \sum_{k=1}^{\infty} k (1-\theta)^{k-1}$$

Найдем $\sum_{k=1}^{\infty} k (1-\theta)^{k-1}$:

$$\sum_{k=1}^{\infty} k (1-\theta)^{k-1} = \left\{ \begin{array}{l} \text{обозначим} \\ \text{где краткосмы} \\ \mathcal{L} = 1-\theta \end{array} \right\} = \sum_{k=1}^{\infty} k \mathcal{L}^{k-1} =$$

$$= \left\{ \begin{array}{l} \text{воспользуем-} \\ \text{ся тем, что сход-} \\ \text{ящиеся степенные} \\ \text{ряды можно} \\ \text{дифференцировать} \\ \text{по члену} \end{array} \right\} = \left(\sum_{k=1}^{\infty} \mathcal{L}^k \right)'_{\mathcal{L}} =$$

$$= \left(\underbrace{\mathcal{L} + \mathcal{L}^2 + \dots}_{\text{бесконечная геом. прогрессия со знаменателем меньше 1}} \right)'_{\mathcal{L}} = \left(\frac{\mathcal{L}}{1-\mathcal{L}} \right)'_{\mathcal{L}} = \frac{1}{(1-\mathcal{L})^2} = \frac{1}{\theta^2}$$

Значит, $V_1 = \theta(1-\theta) \cdot \frac{1}{\theta^2} = \frac{1-\theta}{\theta}$,

откуда

$$\theta = \frac{1}{1+V_1},$$

так что $\hat{\theta}_n = \frac{1}{1+\overline{V}_1(n)} = \frac{1}{1 + \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i}$

В нашем случае $n=3$ и реализацией выборочного момента $\overline{V}_1(n)$ является число $\frac{1}{3}(0+1+2)=1$. Следовательно, иско-
мая численная оценка для θ есть $\hat{\theta}_n = \frac{1}{1+1} = \frac{1}{2}$.