

## Лекция 5

### Метод моментов

Пусть  $X$  (закон) распределение СВ  $X$  известно с помощью до неизвестных параметров  $\theta_1, \dots, \theta_k$ ,  $k \geq 1$ . Тогда все математические моменты  $\gamma_1, \dots, \gamma_k$  этой СВ  $X$  являются известными функциями от этих параметров:

$$(1) \quad \begin{cases} \gamma_1 = M\{X\} = g_1(\theta_1, \dots, \theta_k), \\ \dots \dots \dots \dots \\ \gamma_k = M\{X^k\} = g_k(\theta_1, \dots, \theta_k). \end{cases}$$

Если  $X$  - непрерывная СВ с плотностью 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, определяемая законом распределения

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

то

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

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

где  $\sum_m$  это конечное сумма, если

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

Предположим, что значения  $v_1, \dots, v_k$  существуют. И предположим, что систему (1) можно разрешить относительно системы параметров  $\theta_1, \dots, \theta_k$ :

$$\begin{cases} \theta_1 = h_1(v_1, \dots, v_k), \\ \dots \dots \dots \\ \theta_k = h_k(v_1, \dots, v_k), \end{cases}$$

где  $h_1, \dots, h_k$  — непрерывные функции.

Определение. Две системы параметров  $\theta_1, \dots, \theta_k$ , заданные формулами

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

...

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

называются одинакими методами оценки системы параметров.

Здесь  $\bar{v}_1, \dots, \bar{v}_k$  — совместившееся в однородные начальные значения, полученные по выборке  $\{X_1, \dots, X_n\}$ , подчиненной случайной величине  $X$ :

$$\bar{v}_z = \bar{v}_z(n) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i)^z, \quad z = 1, 2, \dots, k.$$

Часть теоремы 3 и теорема Саутикова  
из лекции 3 следуют

Теорема (о симметричности оценок  
метода моментов)

Если распределение зависит от  
параметров  $\theta_1, \dots, \theta_k$ , и при любом допуска-  
емом наборе их значений распределение  
имеет начальное значение до поправки  $2k$   
включительно, то оценки  $\hat{\theta}_1, \dots, \hat{\theta}_k$  на-  
параметров  $\theta_1, \dots, \theta_k$ , полученные по методу  
моментов, являются симметричными.

Рассмотрим несколько примеров  
на получение оценок методом моментов.

Пример 1 Тусь вида  $\{X_1, \dots, X_n\}$   
попадает в  $CB X$ , имеющей равномерное  
распределение на отрезке  $[\theta_1, \theta_2]$ . Найти  
методом моментов оценки  $\hat{\theta}_1$  и  $\hat{\theta}_2$  для  $\theta_1$  и  $\theta_2$ .

Решение

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

таким образом

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

Решаем эту систему относи-  
тельно  $\theta_1$  и  $\theta_2$ :

-4 -

$$\begin{cases} \theta_1 + \theta_2 = 2v_1 \\ \theta_2 - \theta_1 = 2\sqrt{3}\sqrt{v_2 - v_1^2} \end{cases} \text{ или } \begin{cases} \theta_2 = v_1 + \sqrt{3}\sqrt{v_2 - v_1^2} \\ \theta_1 = v_1 - \sqrt{3}\sqrt{v_2 - v_1^2} \end{cases}$$

Заменяя в правых частях исходный систему  $v_1$  на  $\bar{v}_1$ ,  $v_2$  на  $\bar{v}_2$ , получим оценки  $\hat{\theta}_2$  и  $\hat{\theta}_1$ :

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

т.е.  $\bar{v}_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$  — выборочное среднее,

$$\begin{aligned} \bar{v}_2 - \bar{v}_1^2 &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \right)^2 = \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \bar{x}_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}_n)^2 \end{aligned} \quad \begin{array}{l} \text{выборочное} \\ \text{дисперсия} \end{array}$$

Пример 2 Пусть выборка  $\{x_1, \dots, x_n\}$  порождена СВ  $X$ , имеющей нормальное распределение с плотностью

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

т.е.  $\mu$  и  $\sigma > 0$  — неизвестные параметры. Найти оценки  $\hat{\mu}$  и  $\hat{\sigma}$  параметров  $\mu$  и  $\sigma$  методом максимальных вероятностей.

Решение

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

име

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

Таким образом, оценки методом  
моментов имеют вид:

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

име (см. пример 1)

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

$$\hat{\sigma} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2} \text{ — квадратичная выборочная дисперсия}$$

Пример 3 Пусть известно, что СВ  $X$   
имеет распределение, задаваемое функцией

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

т.е.  $X$  — дискретная СВ, которая может принимать только целые неотрицательные значения. Параметр  $\theta$  является неизвестным. В результате трех измерений (экспериментов) СВ  $X$  прибрала значения 0, 1 и 2. Предположим, что первому оценку дает  $\theta$ ;  $\theta \in (0,1)$ .

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

$$\nu_1 = M\{X\} = \sum_{k=0}^{\infty} k \cdot P\{X=k\} = \sum_{k=1}^{\infty} k \theta (1-\theta)^{k-1} =$$

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

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

$$\sum_{k=1}^{\infty} k (1-\theta)^{k-1} = \left\{ \begin{array}{l} \text{отождествим} \\ \text{дане краткосроч-} \\ \text{ное} \end{array} \right\} = \sum_{k=1}^{\infty} k \lambda^{k-1} =$$

$$= \left\{ \begin{array}{l} \text{вспомогатель-} \\ \text{ным, что сходе-} \\ \text{ющееся степенное} \\ \text{изображение можно} \\ \text{записать в виде} \\ \text{геометрической} \\ \text{последовательности} \end{array} \right\} = \left( \sum_{k=1}^{\infty} \lambda^k \right)_\lambda^1 =$$

$$= \underbrace{\left( \lambda + \lambda^2 + \dots \right)}_{\text{бесконечная геом. прогрессия со знаменателем, меньшим 1}}^1 = \left( \frac{\lambda}{1-\lambda} \right)_\lambda^1 = \frac{1}{(1-\lambda)^2} = \frac{1}{\theta^2}$$

Значит,

$$\nu_1 = \theta (1-\theta) \cdot \frac{1}{\theta^2} = \frac{1-\theta}{\theta},$$

или же

$$\theta = \frac{1}{1+\nu_1},$$

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

В нашем случае  $n=3$  и предсказанный второрядное значение  $\bar{\nu}_1(n)$  является числом  $\frac{1}{3}(0+1+2)=1$ . Следовательно, некорректное значение оценки для  $\theta$  есть  $\hat{\theta}_n = \frac{1}{1+1} = \frac{1}{2}$ .