

## Лекция 11. Идентификация случайных закономерностей.

Исходным материалом для идентификации законов распределения являются экспериментальные данные, полученные в результате большого числа наблюдений и образующие выборку заданного объема.

### Идентификация числовых характеристик выборки

Среднее арифметическое, или просто среднее, одно из основных характеристик выборки, с помощью которого описывается (или идентифицируется) математическое ожидание. Среднее, как и другие числовые характеристики выборки, может вычисляться как по необработанным первичным данным, так и по результатам группировки этих данных. Точность вычисления по необработанным данным всегда выше, но процесс вычисления оказывается трудоемким при большом объеме выборки.

Для несгруппированных данных среднее арифметическое определяется по следующей формуле:

$$\bar{x} = (1/n) \sum_{j=1}^n x_i, \quad (64)$$

где  $n$  – объем выборки,  $x_i$  – элементы выборки.

Если данные сгруппированы, то

$$\bar{x} = (1/n) \sum_{i=1}^k n_i x_j, \quad (65)$$

где  $n_i$  – частоты интервалов,  $k$  – число интервалов группировки,  $x_i$  – срединные значения интервалов.

Среднее арифметическое, вычисленное по формуле (65), называют также взвешенным средним, так как  $x_i$  суммируются с весами, равными частотам попадания в интервалы группировки.

Для идентификации дисперсии используется выборочная дисперсия  $S^2$ , которая вычисляется по следующим формулам:

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{j=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \quad (66)$$

для несгруппированных данных;

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{j=1}^n n_i (x_i - \bar{x})^2 \quad (67)$$

для сгруппированных данных.

Формулы (66) и (67) неудобны с вычислительной точки зрения, поэтому на практике используются другие расчетные формулы, более удобные как для ручных расчетов, так и для вычислений на компьютере.

Для несгруппированных данных:

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \left( \sum_{j=1}^n x_i^2 - n\bar{x}^2 \right) \quad (68)$$

или

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \left[ \sum_{j=1}^n x_i^2 - \left( \sum_{i=1}^n x_i \right)^2 / n \right] \quad (69)$$

Если данные сгруппированы, то

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \left( \sum_{i=1}^n n_i x_i^2 - n \bar{x}^2 \right) \quad (70)$$

или

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \left[ \sum_{i=1}^n n_i x_i^2 - \left( \sum_{i=1}^n n_i x_i \right)^2 / n \right] \quad (71)$$

Формулы (68) и (70) применяются для определения дисперсии, если  $\bar{x}$  уже вычислено. Формулы (69) и (71) используются в тех случаях, когда  $\bar{x}$  и  $S^2$  вычисляются одновременно.

Для идентификации коэффициентов корреляции между парой случайных величин используется выборочный коэффициент корреляции Бравайса-Пирсона

$$r = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\left[ \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \right] \cdot \left[ \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 \right]}}.$$

Для практических расчетов более удобной является формула

$$r = \frac{n \sum_{i=1}^n x_i y_i - \left( \sum_{i=1}^n x_i \right) \cdot \left( \sum_{i=1}^n y_i \right)}{\sqrt{\left[ n \sum_{i=1}^n x_i^2 - \left( \sum_{i=1}^n x_i \right)^2 \right] \cdot \left[ n \sum_{i=1}^n y_i^2 - \left( \sum_{i=1}^n y_i \right)^2 \right]}}.$$

Значения полученного по этой формуле коэффициента корреляции находятся в пределах

$$-1 \leq r \leq +1.$$

#### *Идентификация функций плотностей непрерывных случайных величин*

Процесс идентификации функций плотности условно можно разбить на шесть этапов.

На первом из них осуществляется группировка элементов заданной выборки объемом  $n$ , т.е. вся область значений элементов выборки подразделяется на некоторое число непересекающихся интервалов. Число интервалов  $k$  группировки зависит от объема выборки  $n$ .

Приведем некоторые рекомендации по выбору числа  $k$ .

При выборе  $k$  следует учитывать, что при слишком большом его значении картина распределения искажается случайными зигзагами частот, слишком малочисленными при узких интервалах. При слишком малом числе интервалов сглаживаются и затушевываются характерные особенности распределения. Поэтому желательны многовариантные расчеты с разным числом интервалов.

Для определения числа  $k$  можно использовать, например, следующие выражения:

- 1)  $k = 1 + 3,32 \lg(n)$  (формула Стерджеса);
- 2)  $k = 5 \lg(n)$  и  $6 \leq k \leq 20$ ;
- 3)  $n/k = 50/8, 100/10, 500/13, 1000/15, 10000/20$ ;
- 4)  $k = \min(\sqrt{n}, 30)$ .

Следующим этапом является определение длины и границ интервалов группировки. Если интервалы группировки берутся одинаковыми, то их длина вычисляется по формуле

$$D = \frac{1,02(X_{\max} - X_{\min})}{k},$$

где  $X_{\max}$ ,  $X_{\min}$  – максимальные и минимальные значения выборки.

Границы отдельных интервалов определяются следующим образом:

$$[X_{\min} + (j-1)\alpha - \Delta, X_{\min} + j\alpha - \Delta], \quad j = \overline{1, k},$$

где  $j$  – номер интервала, а  $\Delta = 0,01 \alpha$ .

Длины интервалов группировки можно выбрать и по другому принципу из условия равновероятности попадания реализаций случайной величины во все интервалы. При построении схемы разбиения, основанной на некотором ожидаемом законе распределения, необходимо рассматривать не область значений, заданных выборкой, а теоретическую область возможных значений случайной величины с ожидаемым законом распределения.

На третьем этапе идентификации плотности распределения подсчитываются

относительные частоты  $v_i = \frac{n_i}{n}$ ,  $i = \overline{1, k}$ , наблюдений, попавших во все интервалы, и

строится гистограмма данных (распределение относительных частот).

Четвертый этап является самым ответственным. Здесь по виду полученной гистограммы подбираются подходящие к данному случаю теоретические распределения, которых может быть и несколько.

На пятом этапе путем сравнения выборочных числовых характеристик (среднее арифметическое, выборочная дисперсия) с их теоретическими значениями выбирается наиболее подходящее теоретическое распределение.

Однако окончательный результат идентификации закона распределения можно получить только на шестом этапе по итогам проверки выбранного распределения с помощью одного из критериев согласия.

#### *Идентификация законов распределения дискретных случайных величин*

Схема идентификации законов распределения дискретных случайных величин не имеет принципиальных отличий от схемы для непрерывных величин. К непринципиальным различиям этих схем можно отнести следующие:

1. Число группировок  $k$  здесь совпадает с числом всех возможных значений дискретной случайной величины. Поэтому схема идентификации начинается с третьего этапа.

2. При невозможности подбора подходящего теоретического закона распределения можно ограничиться табличной формой задания закона распределения дискретной случайной величины. В качестве оценок вероятностей используются относительные частоты появления каждого из возможных значений дискретной случайной величины.

#### *Оценка результатов идентификации*

Для статистической оценки гипотезы о том, что совокупность эмпирических данных незначительно отличается от той, которую можно ожидать при выбранном теоретическом законе распределения, чаще всего используются критерии согласия Пирсона, Колмогорова-Смирнова, Мизеса. Каждый из этих критериев имеет свои сильные и слабые стороны и относительно выбора между ними можно дать лишь самые общие рекомендации.

Критерий Пирсона эффективен при больших объемах выборки ( $n > 100$ ). Критерий Колмогорова-Смирнова дает хорошие результаты при  $10 \leq n \leq 100$ . При объеме выборки меньше 10 удовлетворительные результаты можно получить, пожалуй, только с помощью критерия Мизеса. При использовании критериев Пирсона и Колмогорова-Смирнова необходимо задать число интервалов группировки. В случае применения критерия Пирсона это число определяется из условия, чтобы в каждый интервал попало не менее 5 экспериментальных точек. В то же время в случае использования критерия Колмогорова-Смирнова данные можно как группировать, так и относить каждое наблюдение к отдельной группе. Это условие открывает возможность эффективного анализа при малых выборках.

Учитывая, что наибольшее распространение среди критериев согласия получил критерий Пирсона (критерий  $\chi^2$ ), рассмотрим его более подробно.

Пусть имеется выборка из  $n$  реализаций  $x_i$ ,  $i = \overline{1, n}$  случайной величины  $\eta$  с искомым законом распределения. По результатам группировки элементов заданной выборки уже

вычислены все относительные частоты  $v_j$ ,  $j = \overline{1, k}$  и соответствующие им вероятности  $p_j$ ,  $j = \overline{1, k}$  подобранного теоретического (гипотетического) распределения.

Выдвигается гипотеза о том, что случайная величина  $\eta$  действительно имеет подобранный в результате идентификации закон распределения. Чтобы проверить эту гипотезу, надо выбрать некоторую меру расхождения статистического распределения с гипотетическим.

В качестве такой меры  $R$  при использовании критерия Пирсона берется сумма квадратов отклонений  $(v_i - p_j)$  статистических частот от гипотетических вероятностей  $p_j$ , взятых с некоторыми весами  $c_j$ :

$$R = \sum_{j=1}^k c_j (v_j - P_j)^2. \quad (72)$$

Коэффициенты  $c_j$  вводятся потому, что отклонения, относящиеся к разным значениям  $p_j$ , нельзя считать равнозначными, так как одно и то же по абсолютной величине отклонение  $(v_i - p_j)$  может быть малозначительным, если сама вероятность  $p_j$  велика, и очень заметным, если она мала. Поэтому веса  $c_j$  необходимо взять обратно пропорциональными вероятностям  $p_j$ . Пирсон доказал, что если положить

$$c_j = \frac{n}{p_j}, \quad j = \overline{1, k},$$

то при большом числе опытов  $n$  закон распределения величины  $R$  обладает следующими свойствами: он практически не зависит от закона распределения случайной величины  $\eta$  и мало зависит от числа опытов  $n$ , а зависит только от числа  $k$  (число интервалов группировки) и при увеличении  $n$  приближается к распределению  $\chi^2$  с функцией плотности

$$f_k(r) = \left[ \frac{k}{2} \frac{1}{\Gamma\left(\frac{k}{2}\right)} \right]^{-1} r^{\frac{k}{2}-1} e^{-\frac{r}{2}}.$$

При таком выборе коэффициентов  $c_j$  мера расхождения  $R$  обычно обозначается через  $\chi^2$

$$R = \chi^2 = \frac{n \sum_{j=1}^k (v_j - P_j)^2}{P_j},$$

или, учитывая, что  $v_j = n_j/n$ , где  $n_j$  – число элементов выборки в  $j$ -м интервале, получим

$$R = \chi^2 = \frac{n \sum_{j=1}^k \left( n_j - n P_j \right)^2}{n P_j}. \quad (73)$$

Распределение  $\chi^2$ , как известно, зависит от параметра  $l$ , называемого "числом степеней свободы". При использовании критерия Пирсона число степеней свободы полагается равным числу интервалов  $k$  минус число независимых условий (связей), наложенных на частоту  $v_j$ . Примерами таких условий могут быть  $\sum_{j=1}^k x_j v_j = m_x$  если требуется совпадение статистического среднего с гипотетическим математическим

ожиданием, или  $\sum_{j=1}^k \nu_j = 1$  если сумма частот была равна 1 (это требование накладывается во всех случаях) и т.д.

Принцип оценки результата идентификации закона распределения с помощью критерия  $\chi^2$  основывается на теореме 8 (Пирсона К.). Каковы бы ни были исходная случайная величина  $\eta$  и выбранное число интервалов  $k$  (такое, что  $p_j > 0$ ,  $j = \overline{1, k}$ ), при каждом  $r > 0$  имеет место

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{\chi^2 \geq r\} = \int_r^{\infty} f_{k-1}(u) du.$$

Пусть  $\alpha$  – значение такого уровня значимости, что событие с вероятностью  $\alpha$  считается уже практически невозможным. Тогда, решая уравнение

$$\int_r^{\infty} f_{k-1}(u) du = \alpha, \quad (74)$$

найдем значение  $r = \chi_{\alpha}^2$ , отвечающее фиксированному нами уровню значимости  $\alpha$ . Тогда при выполнении условия  $R = \chi^2 < \chi_{\alpha}^2$  результат осуществленной идентификации закона распределения случайной величины  $\eta$  принимается, а если

$$R = \chi^2 \geq \chi_{\alpha}^2, \quad (75)$$

то этот результат отвергается.

Указанный вывод, очевидно, зависит от выбранного уровня значимости и поэтому не имеет абсолютного характера. Чаще других в качестве  $\alpha$  принимают значения 0,1; 0,05; 0,01; 0,005.

На практике для определения значений  $\chi_{\alpha}^2$  используются таблицы, в которых приведены решения интегрального уравнения (74) для всех возможных значений  $\alpha$  и  $(k-1)$ . Эти таблицы приведены во всех учебниках по теории вероятностей и математической статистике.

Приведенная схема оценки результатов идентификации закона распределения по критерию Пирсона представим в виде следующего алгоритма:

Шаг 1. Вычисление вероятностей  $p_i$ ,  $i = 0, 1, \dots, k$  по гипотетическому закону распределения.

Шаг 2. Вычисление меры  $R = \chi^2$ .

Шаг 3. Выбор величины уровня значимости  $\alpha_m = \max\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l\}$ .

Шаг 4. Проверка условия  $\alpha_m > 0$ . При нарушении этого условия переход на шаг 9.

Шаг 5. Определить  $\chi_{\alpha}^2 = R(l, \alpha)$ .

Шаг 6. Проверить условие  $\chi^2 < \chi_{\alpha}^2$ . При его выполнении переход на шаг 8.

Шаг 7. Положить  $\alpha_m = 0$ . Возврат на шаг 3.

Шаг 8. Вывод текста "Выбранный закон распределения отвергается".

Шаг 10. Конец.

*Контрольные вопросы:*

1. Какие критерии применяются для оценки результатов идентификации?
2. Из каких этапов состоит процесс идентификации законов распределения непрерывных случайных величин?
3. Приведите блок-схему алгоритма оценки результатов идентификации закона распределения по критерию Пирсона.