

# «Теория принятия решений»

ст. преп. каф. СС и ПД  
Владимиров Сергей Александрович

## *Лекция 4*

### **Методы математической статистики в задачах принятия решений**

#### СОДЕРЖАНИЕ

Введение

Учебные вопросы :

1. Постановка задачи и общий алгоритм анализа случайных последовательностей при принятии решений с использованием методов математической статистики.
2. Алгоритмы получения эмпирических оценок числовых характеристик, вероятностей и законов распределения случайных последовательностей и анализ их качества.

Заключение

## Литература:

1. Гмурман В. Е. Теория вероятностей и математическая статистика . Учебное пособие для вузов – Изд.. 7-е, стер. – М.: Высш. шк. 2001.
2. Вентцель Е.С., Овчаров Л.А. Теория случайных процессов и ее инженерные приложения. Учебное пособие для вузов – Изд.. 2-е, стер. – М.: Высш. шк. 2000.
3. Вентцель Е.С., Овчаров Л.А. Теория вероятностей и ее инженерные приложения. Учебное пособие для вузов – Изд.. 2-е, стер. – М.: Высш. шк. 2000.

## Введение

На прошлой лекции были рассмотрены случайные факторы, их распределения и параметры оценок величин, то есть что можно получить, имея такие данные. На этой лекции мы рассмотрим вопрос — как это делать и каким математическим аппаратом производить анализ, оценку и оптимизацию данных в задачах принятия решений.

При принятии решений проблемы с оценкой получаемых данных подразделяются на три класса:

1) хорошо структурированные или количественно сформулированные данные и соответственно анализ проблемы, в которых получают численные оценки;

2) неструктурированные или качественно выраженные данные и отсюда проблемы, в которых количественные зависимости между признаками и характеристиками совершенно неизвестны;

3) слабо структурированные или смешанные данные и следовательно проблемы, содержащие как количественные, так и качественные элементы, причем последние имеют тенденцию к доминированию.

***Постановка задачи и общий алгоритм анализа случайных последовательностей с использованием методов математической статистики.***

Наиболее полным описанием случайной последовательности является функция распределения вероятностей ее значений и задача анализа в общем случае сводится к получению эмпирических вероятностных характеристик по доступным выборочным данным и проверке гипотез о их соответствии некоторым стандартным характеристикам, определяющим различные классы случайных последовательностей и отдельные их свойства. Часто в качестве стандартной случайной последовательности (СП)  $X$  выступает последовательность, например, с нормальным распределением  $N(M_X; D_X)$  и числовыми характеристиками:  $M_X$  - математическое ожидание и  $D_X$  - дисперсия случайной последовательности.

*Общий алгоритм анализа случайной последовательности с учетом вводимой стандартной случайной последовательности может включать следующие этапы.*

1. Определение эмпирических вероятностных характеристик анализируемой случайной последовательности (математического ожидания, дисперсии, корреляционного момента, вероятностей событий и функции распределения вероятностей). Важно, чтобы качество полученных эмпирических оценок соответствовало выдвигаемым априорно требованиям к допустимому отклонению от истинных значений характеристик (доверительному интервалу и доверительной вероятности), а также определялось требуемым для этого размером выборки. На основе полученных характеристик могут быть установлены свойства симметрии распределения (совпадение значений среднего, моды и медианы, либо равенство значений вероятностей превышения и

не превышения среднего значения) и близости его формы к некоторому стандартному (см. лекцию 3), например, к нормальному.

2. Построение гистограммы вероятностей и восстановление эмпирического распределения случайной последовательности на основе полученных вероятностных характеристик и выдвижение гипотезы о виде распределения СП.
  
3. Проверка верности выдвинутой гипотезы по критериям соответствия эмпирических и аналитических вероятностных характеристик, а также определение класса и основных свойств случайной последовательности с оценкой показателей качества полученных оценок и решений.

**Основные этапы анализа случайных последовательностей** в предположении выполнения условия стационарности выборочных данных.

Вероятностной характеристикой  $\theta$  случайной величины  $X$ , определяемой непосредственно путем эксперимента, является некоторое число - математическое ожидание, дисперсия, вероятность события  $\alpha < X < \beta$ . Символ  $\theta$  означает истинное значение характеристики. Путем обработки результатов экспериментального исследования  $X$  получают экспериментальное значение характеристики  $\theta$ , статистическую характеристику или оценку  $\tilde{\theta}$  характеристики  $\theta$ .

Экспериментальное исследование случайной величины  $X$  с целью определения  $\tilde{\theta}$  - оценки (приближенного значения)  $\theta$ , заключается в проведении  $N$  **опытов** (испытаний, наблюдений) и получении (путем соответствующих измерений) ряда значений  $x_1, \dots, x_i, \dots, x_N$  — реализаций  $X$ . В результате обработки экспериментальных данных определяется  $\tilde{\theta} = \Psi_{\theta}(x_1, \dots, x_i, \dots, x_N)$  как функция эксперимента.

Если провести **еще одну серию из  $N$  опытов**, то будет получен ряд других реализаций  $x'_1, \dots, x'_i, \dots, x'_N$  случайной величины  $X$  и другое значение  $\tilde{\theta}'$  оценки искомой характеристики  $\theta$ . Значение  $x_i$  случайной величины  $X$ , полученное в результате  $i$ -ого опыта в серии, можно рассматривать как значение случайной величины  $X_i$  а оценку  $\tilde{\theta}$  - как реализацию более общей случайной величины

$$\tilde{\Theta} = \Psi_{\theta}(X_1, \dots, X_i, \dots, X_N), \quad (1)$$

**Вероятностными характеристиками системы двух случайных величин  $(X, Y)$** , определяемыми непосредственно на основании эксперимента, являются математические ожидания, дисперсии, корреляционный момент, вероятность события  $\alpha_x < X < \beta_x, \alpha_y < Y < \beta_y$ . Эксперимент заключается в проведении  $N$  опытов и получении ряда значений  $(x_1, y_1), \dots, (x_i, y_i), \dots, (x_N, y_N)$  реализаций случайных величин  $X, Y$ . В результате обработки экспериментальных данных получается оценка

$$\tilde{\theta} = \Psi_{\theta}((x_1, y_1), \dots, (x_i, y_i), \dots, (x_N, y_N)),$$

как реализация случайной функции аналогичной (1).



$$\tilde{\theta} = \Psi_{\theta}(X_1, Y_1; \dots, X_i, Y_i; \dots, X_N, Y_N), \quad (2)$$

Погрешность приближения оценки  $\tilde{\theta}$  к  $\theta$  равная

$$\Delta\tilde{\theta} = \tilde{\theta} - \theta, \quad (3)$$

является, как и  $\tilde{\theta}$ , случайной величиной.

Функцию  $\Psi_{\theta}$  желательно выбирать так, чтобы выполнялось три условия

1. Математическое ожидание  $\Delta\tilde{\theta}$  равно нулю:

$$M[\Delta\tilde{\theta}] = 0. \quad (4)$$

2. Дисперсия  $\Delta\tilde{\theta}$  стремится к нулю с увеличением  $N$

$$\lim_{N \rightarrow \infty} D(\Delta\tilde{\theta}) = 0. \quad (5)$$

3. Дисперсия  $D(\Delta\tilde{\theta})$  при данной  $\Psi_{\theta}$  должна быть наименьшей.

### Определения

При выполнении условия (4) **оценка**  $\tilde{\theta}$  называется **несмещенной**,  
условий (4), (5) - **состоятельной**,  
всех трех условий - **эффективной**.

Вследствие случайного характера погрешности (3) для характеристики точности приближенного равенства  $\tilde{\theta} = \theta$  необходимо располагать вероятностью  $p_\Delta$  того, что абсолютное значение погрешности не превзойдет некоторого предела

$$P(|\Delta\tilde{\theta}| \leq \Delta_\theta) = p_\Delta. \quad (6)$$

Интервал от  $\tilde{\theta} - \Delta_\theta$  до  $\tilde{\theta} + \Delta_\theta$ , в котором с вероятностью  $p_\Delta$  находится истинное значение  $\theta$ , называется **доверительным интервалом**, его границы - **доверительными границами**, а вероятность  $p_\Delta$  - **доверительной вероятностью**.

Если число экспериментальных данных  $N$  достаточно велико, то погрешность (3) состоятельной оценки  $\tilde{\theta}$  можно практически считать распределенной нормально с математическим ожиданием (4), дисперсией  $D(\Delta\tilde{\theta})=D(\tilde{\theta})=D_{\theta}$  и средним квадратичным отклонением  $\sigma(\Delta\tilde{\theta})=\sigma(\tilde{\theta})=\sigma_{\theta}=\sqrt{D_{\theta}}$ . При этом выражение (6) имеет

вид:

$$p_{\partial} = \Phi\left(\frac{\Delta_{\tilde{\theta}}}{\sigma_{\tilde{\theta}}}\right) - \Phi\left(-\frac{\Delta_{\tilde{\theta}}}{\sigma_{\tilde{\theta}}}\right) = 2\Phi\left(\frac{\Delta_{\tilde{\theta}}}{\sigma_{\tilde{\theta}}}\right) = 2\Phi(t), \quad (7)$$

где  $\Phi(t)$  - функция Лапласа,  $t = \frac{\Delta_{\tilde{\theta}}}{\sigma_{\tilde{\theta}}}$ .

С помощью этой формулы решается задача определения доверительной вероятности  $p_{\partial}$  по известным данным  $\Delta_{\tilde{\theta}}, \sigma_{\tilde{\theta}}$ .

Функция Лапласа  $\tau = \Phi(t)$  выражает зависимость  $\tau$  от  $t$ . Обратная  $t = \Phi^{-1}(\tau)$  выражает зависимость  $t$  от  $\tau$ . При  $t = \frac{\Delta_{\tilde{\theta}}}{\sigma_{\tilde{\theta}}}$ ,  $\tau = \frac{p_{\partial}}{2}$  имеем

$$\frac{\Delta_{\tilde{\theta}}}{\sigma_{\tilde{\theta}}} = \Phi^{-1}(\tau). \quad (8)$$

С помощью формулы (8) и обратной функции Лапласа решается задача определения доверительного интервала  $\Delta_{\tilde{\theta}}$  по известным  $p_{\partial}$  и  $\sigma_{\tilde{\theta}}$  и необходимого числа испытаний по известным  $p_{\partial}$  и  $\Delta_{\tilde{\theta}}$ .

При решении первой задачи согласно (8) определяется  $\Delta_{\tilde{\theta}}$ . При решении второй задачи согласно (8) определяется  $\sigma_{\tilde{\theta}}$ , а затем N.

Для проведения анализа СП обычно приводят к стандартному виду. Для случая двоичной ноль - единичной последовательности это достигается перекодировкой исходной последовательности в симметричную -1,1- ю последовательность в соответствии с правилом

$$x_i(k) = 2x_i'(k) - 1.$$

Здесь  $x_i(k)$ ,  $x_i'(k)$  - элементы стандартной и исходной последовательностей соответственно.

***Алгоритмы получения эмпирических оценок числовых характеристик, вероятностей и законов распределения случайных последовательностей и анализ их качества.***

*Определение математического ожидания*

$$\hat{M}_x = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i, \quad \tilde{M}_x = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N X_i, \quad (9)$$

где  $X_i$  - независимые случайные величины с одинаковыми  $M_{x_i} = M_x$  и  $D_{x_i} = D_x$ .

Математическое ожидание погрешности оценки среднего равно

$$M[\Delta \tilde{M}_x] = M[\tilde{M}_x - M_x] = M\left[\frac{1}{N} \sum_i^N X_i\right] - M_x = \frac{1}{N} NM_x - M_x = 0. \quad (10)$$

Дисперсия погрешности оценки среднего равна

$$D(\Delta \tilde{M}_x) = D(\tilde{M}_x) = D_{\tilde{M}_x} = D\left(\frac{1}{N} \sum_i^N X_i\right) = \frac{1}{N^2} D\left(\sum_i^N X_i\right) = \frac{1}{N^2} ND_x = \frac{D_x}{N} = \frac{\sigma_x^2}{N}. \quad (11)$$

Среднеквадратическое отклонение оценки математического ожидания (9)

$$\sigma_{\tilde{M}_x} = \sigma_x \sqrt{N} \approx \tilde{\sigma}_x \sqrt{N}. \quad (12)$$

Оценка (9) – несмещенная, состоятельная и эффективная.

## Определение оценки дисперсии и ее среднеквадратического отклонения

$$\text{Оценка дисперсии } D_x \quad D_x = \frac{1}{N} \sum_i^N (x_i - M_x)^2 .$$

Так как значение  $M_x$  априори неизвестно, то принимают  $M_x \approx \tilde{M}_x$  и тогда

$$\tilde{D}_x = \frac{1}{N} \sum_i^N X_i^2 - \left( \frac{1}{N} \sum_i^N X_i \right)^2 . \quad (13)$$

Математическое ожидание погрешности оценки равно

$$M[\Delta \tilde{D}_x] = M[\tilde{D}_x - D_x] = -\frac{D_x}{N} , \quad (14)$$

что означает, что оценка (14) является *смещенной*.

Смещение пропорционально  $D_x$  и обратно пропорционально  $N$ . Это означает, что оценка  $D_x$ , полученная согласно (14), - *состоятельная*.

Смещение устраняется с переходом к  $\tilde{D}'_x = \frac{N}{N-1} \tilde{D}_x$ .

$$\text{При этом вместо (13) имеем } \tilde{D}'_x = \frac{1}{N-1} \sum_i^N x_i^2 - \frac{N}{N-1} \tilde{M}_x^2 . \quad (15)$$

При больших значениях  $N$  результаты расчета по формулам (13) и (15) практически будут одинаковыми.

Зависимость среднего квадратического отклонения  $\sigma_{\tilde{D}_x}$  от его точного значения  $\sigma_x$  определяется выражением

$$\sigma_{\tilde{D}_x} \approx \sqrt{\frac{2}{N-1}} \sigma_x .$$

## Определение корреляционного момента и коэффициента корреляции

Экспериментальное значение корреляционного момента  $R_{xy}$  как оценка смешанного центрального момента  $m_{11}$  системы двух случайных величин равно

$$R_{xy} = \frac{1}{N} \sum_1^N (x_i - M_x)(y_i - M_y). \quad (16)$$

Так как значения  $M_x$ ,  $M_y$  неизвестны, то принимают  $M_x \approx \tilde{M}_x$ ,  $M_y \approx \tilde{M}_y$  и тогда

$$\tilde{R}_{xy} - \frac{1}{N} \sum_1^N (x_i - \tilde{M}_x)(y_i - \tilde{M}_y) = \frac{1}{N} \sum_1^N x_i y_i - \left( \frac{1}{N} \sum_1^N x_i \right) \left( \frac{1}{N} \sum_1^N y_i \right)$$

или

$$\tilde{R}_{xy} = \frac{1}{N} \sum_1^N X_i Y_i - \left( \frac{1}{N} \sum_1^N X_i \right) \left( \frac{1}{N} \sum_1^N Y_i \right). \quad (17)$$

Погрешность оценки  $\tilde{R}_{xy}$

$$\Delta \tilde{R}_{xy} = \tilde{R}_{xy} - R_{xy} \quad (18)$$

Математическое ожидание погрешности (18)

$$M[\Delta \tilde{R}_{xy}] = M\left[\frac{1}{N} \sum_1^N X_i Y_i\right] - M\left[\left(\frac{1}{N} \sum_1^N X_i\right)\left(\frac{1}{N} \sum_1^N Y_i\right)\right] = -\frac{R_{xy}}{N}$$

Это означает, что оценка (17) - смещена и равна

$$\tilde{R}_{xy} = \frac{N-1}{N} R_{xy} . \quad (19)$$

Можно показать, что она является и состоятельной.

Смещение устраняется с переходом от  $\tilde{R}_{xy}$  к  $\tilde{R}'_{xy} = \frac{N-1}{N} \tilde{R}_{xy}$  .

При этом вместо (17) имеем 
$$\tilde{R}_{xy} = \frac{1}{N-1} \sum_1^N x_i y_i - \frac{N}{N-1} \tilde{M}_x \tilde{M}_y . \quad (20)$$

Среднеквадратическое значение погрешности (18) равно среднему квадратическому отклонению оценки (20):

$$\sigma_{\tilde{R}_{xy}} \approx \sqrt{(\tilde{R}_{xy}^2 + D_x D_y) / (N-1)} . \quad (23)$$

Оценка коэффициента корреляции определяется согласно

$$\tilde{r}_{xy} = \tilde{R}_{xy} / (\tilde{\sigma}_x \tilde{\sigma}_y) . \quad (24)$$



### Определение вероятности события через его повторяемость

Экспериментальное значение вероятности  $P$  некоторого события - это его повторяемость [1-3]

$$W = \frac{n}{N} = \tilde{P} = \frac{1}{N} \sum_1^N x_i, \quad (26)$$

причем число  $n$  появлений события в серии из  $N$  испытаний можно рассматривать как сумму  $N$  независимых случайных слагаемых:

$$W = \frac{1}{N} \sum_1^N X_i, \quad (27)$$

каждое из которых может принимать только два значения 1 и 0 с вероятностями  $P$  и  $1 - P$ .

Математическое ожидание и дисперсия случайной величины  $X_i$ :

$$M_{x_i} = P; \quad D_{x_i} = P(1 - P). \quad (28)$$

Погрешность оценки (26) равна

$$\Delta W = W - P. \quad (29)$$

Математическое ожидание погрешности и ее дисперсия:

$$M[\Delta W] = 0; \quad D(\Delta W) = P(1 - P)/N = D(W). \quad (30)$$

Таким образом, оценка (26) - несмещенная и состоятельная. Среднее квадратическое отклонение оценки (26)

$$\sigma_w = \sqrt{P(1 - P)/N}.$$

На практике принимают

$$\sigma_w \approx \sqrt{W(1 - W)/N}. \quad (31)$$

*Определение законов распределения случайной величины (строим гистограмму).*

Если случайная величина  $X$  - дискретная, то определяются  $\tilde{M}_x$ ,  $\tilde{D}_x$  и оценки  $\tilde{P}_{x_i}$  значений функции вероятности  $P(x_i)$  или оценки  $\tilde{F}(x_i)$  значений функции распределения  $F(x_i)$ .

Если случайная величина  $X$  - непрерывная, то определяются  $M_x$ ,  $D_x$  и оценки  $f_x(x)$ ,  $F_x(x)$  плотности вероятности  $f_x(x)$  и функции распределения  $F_x(x)$ .

При оценивании законов распределения непрерывной случайной величины процесс обработки экспериментальных данных - реализаций  $x_1, \dots, x_N$ , начинается с выбора границ  $a$  и  $b > a$  интервала, заключающего возможные значения  $X$ , и деления этого интервала на  $k$  равных элементарных промежутков  $c = (b - a) / k$ .

При расчете  $c$  значения  $a$  и  $b$  следует для удобства округлять, принимая, например, вместо  $b = 3,341$ ,  $a = -2,63$  значения  $3,4$  и  $-2,7$ . Во всех случаях округление производится в сторону увеличения разности  $b-a$ . Значение  $k$  выбирается в пределах от 8 до 20. Удобно принять  $k=10$ .

После этого определяют границы  $x'_j$  всех элементарных промежутков и составляют таблицу (табл.1), в которой  $x'_0 = a$ ,  $x'_k = b$ . Значение  $\tilde{n}_j$  - это число реализаций  $X$ , оказавшихся в пределах  $j$ -ого интервала от  $x'_{j-1}$ , до  $x'_j$ . Значения  $\tilde{P}_j$  и  $\tilde{F}_j$ :

$$\tilde{P}_j = \tilde{n}_j / N \approx P(x'_{j-1} < X < x'_j); \quad (32)$$

$$\tilde{F}_j = \tilde{P}_1 + \dots + \tilde{P}_{j-1} = P(X < \tilde{x}_j). \quad (33)$$

При группировке реализаций  $X$  по отдельным интервалам может оказаться что некоторые из них придутся точно на границу двух смежных промежутков. В этих случаях необходимо прибавить к числам  $\tilde{n}_j$  и  $\tilde{n}_{j+2}$  смежных интервалов по 1/2.

Таблица 1

$x_i$	$x'_0$	$x'_1$	$x'_2$	...	$x'_{k-1}$	$x'_k$
$n_j$		$\tilde{n}_1$	$\tilde{n}_2$	...	$\tilde{n}_k$	
$\tilde{P}_j$		$\tilde{P}_1$	$\tilde{P}_2$	...	$\tilde{P}_k$	
$\tilde{F}_j$		$\tilde{F}_1$	$\tilde{F}_2$	...	$\tilde{F}_k$	

По данным таблицы могут быть построены эмпирические гистограмма и график функции распределения.

Затем возникает весьма сложная задача подбора аналитического закона распределения, достаточно хорошо согласующегося с результатами эксперимента. Основанием для выбора аналитического выражения плотности вероятности  $f_x(x)$  могут служить соображения о том, чтобы простейшие числовые характеристики теоретической случайной величины были равны экспериментальным значениям этих характеристик. Если, например, теоретический закон определяется двумя параметрами, то их выбирают так, чтобы совпали два момента ( $m_1, \mu_2$ ).

Для оценки существенности или несущественности расхождения между теоретическим и эмпирическим распределениями используют различные критерии

### ***Критерий интервальных оценок***

Располагая результатами эксперимента согласно (31) рассчитывают средние квадратические отклонения:  $\sigma_{\tilde{P}_j} = \sqrt{\tilde{P}_j(1-\tilde{P}_j)N}$ ;  $\sigma_{\tilde{F}_j} = \sqrt{\tilde{F}_j(1-\tilde{F}_j)N}$ . (34)

Согласно (8) рассчитываются доверительные интервалы  $\Delta_{\tilde{P}_j} = 3\sigma_{\tilde{P}_j}$ ;  $\Delta_{\tilde{F}_j} = 3\sigma_{\tilde{F}_j}$  и границы изменения ВВХ  $\tilde{P}_j \pm \Delta_{\tilde{P}_j}$ ;  $\tilde{F}_j \pm \Delta_{\tilde{F}_j}$ , (35)

соответствующие доверительной вероятности  $p_0 = 0,9972$  и  $\Phi^{-1}(0,4986) = 3$ .

Располагая выбранным аналитическим выражением плотности вероятности

$f_x(x)$ , рассчитываются теоретические значения:  $P_j = P(x'_{j=1} < X < x'_j) = \int_{x'_{j=1}}^{x'_j} f_x(x) dx$ ; (36)  
 $F_j = P(x'_{j=1} < X < x'_j) = \int_{x'_{j=1}}^{x'_j} f_x(x) dx$

Критерием согласия теоретического и экспериментального распределения

является соблюдение неравенств:

$$\begin{aligned} \tilde{P}_j - \Delta_{\tilde{P}_j} < P_j < \tilde{P}_j + \Delta_{\tilde{P}_j}; \\ \tilde{F}_j - \Delta_{\tilde{F}_j} < F_j < \tilde{F}_j + \Delta_{\tilde{F}_j}. \end{aligned} \quad (37)$$

**Критерий**  $\chi^2$

Рассчитав  $P_j$  согласно (35), находят значения  $n_j = NP_j$  (38)

и рассчитывают

$$\chi^2 = \sum_1^k (\tilde{n}_j - n_j)^2 / n_j. \quad (39)$$

Если расхождение между экспериментальным и теоретическим распределением несущественно, то распределение случайной величины (39) близко к нормальному с математическим ожиданием  $M_{\chi^2} = s$  и средним квадратическим отклонением  $\sigma_{\chi^2} = \sqrt{2s}$ , где  $s$  - так называемое *число степеней свободы* и согласно (8) с доверительной вероятностью  $p_0 = 0,997$  справедливо неравенство

$$(\chi^2 - s) / \sqrt{2s} < 3. \quad (40)$$

Число степеней свободы  $s = k - u$  - это разность между числом интервалов  $k$ , выбираемых произвольно, и числом условий  $u$ , которым должно удовлетворять эмпирическое распределение случайной величины. Этих условий обычно три: сумма всех  $\tilde{P}_j$  равна единице, математическое ожидание равно  $\tilde{M}_j$ , дисперсия равна  $\tilde{D}_x$ .

### **Заключение.**

В заключение отметим, что все используемые в настоящее время методы анализа случайных последовательностей не выходят за рамки представленного общего подхода, однако в некоторых случаях позволяют существенно упростить процедуры их классификации если учитывают специфику анализируемых последовательностей.