

## ОБ ИССЛЕДОВАНИИ АСИМПТОТИЧЕСКОГО РЕШАЮЩЕГО ПРАВИЛА РАСПОЗНАВАНИЯ АВТОРЕГРЕССИОННЫХ ВРЕМЕННЫХ РЯДОВ ПРИ НАЛИЧИИ "ВЫБРОСОВ"

Рассматривается задача построения и исследования асимптотических решающих правил распознавания авторегрессионных временных рядов при наличии "выбросов" в классифицируемых наблюдениях. Предложено новое асимптотическое решающее правило. Приводятся результаты численных экспериментов.

*Ключевые слова:* временной ряд, авторегрессия, искажение наблюдений, распознавание, решающее правило.

### 1. ВВЕДЕНИЕ. МОДЕЛЬ АВТОРЕГРЕССИОННЫХ ВРЕМЕННЫХ РЯДОВ. ПОСТАНОВКА ЗАДАЧИ

Пусть в пространстве  $R^1$  наблюдается временной ряд  $X = (x_1, \dots, x_n) \in R^n$  длительностью  $n$ , относящийся к одному из  $L$  ( $L \geq 2$ ) классов  $\Omega_1, \dots, \Omega_L$  с априорными вероятностями  $\pi_1, \dots, \pi_L$  соответственно ( $\pi_1 + \dots + \pi_L = 1$ ). Временной ряд из класса  $\Omega_i$  описывается моделью авторегрессии (АР(p)):

$$y_t = \theta_{i1}y_{t-1} + \dots + \theta_{ip}y_{t-p} + v_t, \quad i = \overline{1, L}, \quad (1)$$

где  $\theta_i = (\theta_{i1}, \dots, \theta_{ip})' \in R^p$  – вектор коэффициентов авторегрессии для  $\Omega_i$ ;  $v_t$  – последовательность независимых одинаково распределенных (п.н.о.р.) гауссовских величин с нулевым средним и дисперсией  $B^2$ ;  $p$  – порядок авторегрессии.

Будем предполагать, что корни характеристических уравнений ( $i \in D$ ,  $D = \{1, \dots, L\}$ ):

$$z^p + \sum_{j=1}^p \theta_{ij}^0 z^{p-j} = 0,$$

лежат внутри единичного круга ( $|z| < 1$ ), и случайные процессы АР(p) из (1) являются стационарными [1, 2].

Значения временного ряда наблюдаются на фоне "выбросов":

$$x_t = y_t + \zeta_t^{(i)}, \quad (2)$$

где  $y_t$  определяется соотношением (1), а  $\zeta_t^{(i)}$  – последовательность независимых случайных величин (ошибок), допускающих представление:

$$\zeta_t^{(i)} = (1 + (K_i - 1)\eta_t^{(i)}) \sigma \xi_t \quad (i = \overline{1, L}; \quad t = \overline{1, n}), \quad (3)$$

где  $\xi_t$  – п.н.о.р. случайных величин с плотностью распределения  $q(z)$ , имеющих нулевое среднее и единичную дисперсию;  $\{\eta_t^{(i)}\}$  – не

зависящая от  $\{\xi_t\}$  последовательность бернуллиевских случайных величин:

$$P\{\eta_t^{(i)}=1\}=\varepsilon_i, \quad P\{\eta_t^{(i)}=0\}=1-\varepsilon_i, \quad 0 \leq \varepsilon_i \leq \varepsilon_+, \quad (4)$$

$\sigma > 0$ ,  $K_i > 1$ ,  $\varepsilon_i$ ,  $\varepsilon_+$  – параметры. Из (3) и (4) видно, что дисперсия случайных ошибок равна  $\sigma^2$  в те моменты времени, в которые  $\eta_t^{(i)}=0$ , и равна увеличенной дисперсии  $K_i^2 \sigma^2$  в те моменты времени, в которые  $\eta_t^{(i)}=1$  (в эти моменты и могут возникать "выбросы").

Неучет "выбросов" в модели (1) приводит к тому, что оптимальное (байесовское) решающее правило (БРП) [4], минимизирующее риск классификации при отсутствии "выбросов", теряет свою оптимальность при их появлении. Поэтому актуальной является задача построения и исследования эффективности робастных решающих правил (РРП).

Вектор параметров в модели (1) – (4) может содержать коэффициенты  $\{\theta_i, K_i, \varepsilon_i\}$ ,  $\sigma$ ,  $V$ . Если априорная информация о параметрах рассматриваемой модели отсутствует, то предполагается наличие обучающей выборки, на основе которой построено подстановочное БРП (ПБРП) [4].

Задача заключается в построении и исследовании асимптотического решающего правила для классификации наблюдаемой реализации  $X = (x_1, \dots, x_n) \in R^n$  длительностью  $n$ .

Рассмотренная выше модель допускает обобщение на случай многомерной авторегрессии, однако в данной работе, не ограничивая общности, рассматриваются одномерные временные ряды авторегрессии.

Примеры прикладных задач, для успешного решения которых необходимо разрешить выше сформулированные задачи:

- распознавание случайных сигналов [5];
- выделение и анализ сейсмических сигналов [6].

## 2. АСИМПТОТИЧЕСКОЕ РЕШАЮЩЕЕ ПРАВИЛО РАСПОЗНАВАНИЯ АВТОРЕГРЕССИОННЫХ ВРЕМЕННЫХ РЯДОВ ПРИ НАЛИЧИИ "ВЫБРОСОВ"

Для модели (1)–(4) при отсутствии искажений ( $\varepsilon_+=0$ ), в настоящей статье рассматривается задача построения асимптотических робастных решающих правил распознавания временных рядов при наличии "выбросов" ( $\varepsilon_+>0$ ) в классифицируемых наблюдениях, задаваемых соотношением (3).

В этой ситуации для построения асимптотических решающих правил воспользуемся вспомогательным результатом, который сформулируем в виде теоремы [3].

**Теорема.** Если имеют место искажения модели авторегрессии (1) –(4), то совместная плотность распределения вероятностей выборки  $X = (x_1, \dots, x_n)$  для  $i$ -го класса допускает асимптотическое разложение:

$$p_i(x) = n_n(x | 0, \Sigma^{(i)} + \sigma^2 \mathbf{I}_n) + \varepsilon_i (n_n(x | 0, C^{(i)}) - n_n(x | 0, \Sigma^{(i)} + \sigma^2 \mathbf{I}_n)), +O(\varepsilon_i^2), \quad (5)$$

где  $C^{(i)}$  – известная матрица:

$$C^{(i)} = K_i^2 \sigma^2 \mathbf{I}_n + \Sigma^{(i)}, \quad (6)$$

а ковариационная матрица  $\Sigma^{(i)}$  находится из уравнений Юла-Уокера для  $i$ -го класса,  $\mathbf{I}_n$  – единичная матрица.

Асимптотическое решающее правило примет вид:

$$d = \arg \max_{i \in D} \pi_i p_i(X). \quad (7)$$

Для исследования риска асимптотического решающего правила (7), (5), (6) проводились численные эксперименты. Результаты исследований приведены ниже.

### 3. СРАВНИТЕЛЬНЫЙ АНАЛИЗ РАСПОЗНАВАНИЯ АВТОРЕГРЕССИОННЫХ ВРЕМЕННЫХ РЯДОВ

С целью исследования эффективности классификации авторегрессионных временных рядов проводились численные эксперименты на ПЭВМ для двух классов ( $L=2$ ) с реализациями авторегрессии 2-го порядка. Число моделируемых временных рядов  $M=100$  (по 50 из каждого класса). Ряды авторегрессии различались коэффициентами:  $\theta_1 = (-0.7; 0.49)'$ ,  $\theta_2 = (-0.2; 0.04)'$  соответственно. Здесь «'» – символ транспонирования.

Численные результаты сравнительного статистического анализа вероятности ошибочного распознавания авторегрессионных временных рядов при наличии искажений для байесовского, подстановочного байесовского и асимптотического робастного решающих правил (БРП, ПБРП, АРРП) приведены ниже в таблице; здесь же указаны точечные оценки вероятности ошибки и 90%-ные доверительные интервалы. Временные ряды из двух равновероятных классов различались векторами коэффициентов авторегрессии:  $\theta_1 = (0.4; 0.16)'$ ,  $\theta_2 = (-0.4; 0.16)'$ . Искажения определялись параметрами:  $\varepsilon_i = 0.2$ ;  $K_i = 10$  ( $i = \overline{1, L}$ ). Из каждого класса было смоделировано по 50 реализаций (всего 100 реализаций) при изменении длительности наблюдения временного ряда от 10 до 100 отсчетов с шагом равным 10. Как видно из таблицы, эффективность асимптотического робастного решающего правила при наличии искажений, особенно при малых длительностях реализации ряда выше, чем эффективность байесовских решающих правил.

Таблица – **Оценка эффективности статистического распознавания авторегрессионных временных рядов.**

Длительность ряда	Частота ошибок классификации		
	БРП	ПБРП	АРРП
10	0.10 [0.050, 0.150]	0.27 [0.197, 0.343]	0.06 [0.021, 0.099]
20	0.04 [0.008, 0.072]	0.03 [0.002, 0.058]	0.04 [0.008, 0.072]
30	0.01 [0.0, 0.026]	0.04 [0.008, 0.072]	0.01 [0.0, 0.3]
40	0.02 [0.0, 0.043]	0.03 [0.002, 0.058]	0.01 [0.0, 0.3]
50	0.01 [0.0, 0.026]	0.01 [0.0, 0.026]	0.0 [0.0, 0.3]
60	0.0 [0.0, 0.03]	0.0 [0.0, 0.04]	0.0 [0.0, 0.3]
70	0.0 [0.0, 0.03]	0.0 [0.0, 0.03]	0.0 [0.0, 0.3]
80	0.0 [0.0, 0.03]	0.0 [0.0, 0.03]	0.0 [0.0, 0.3]
90	0.0 [0.0, 0.03]	0.0 [0.0, 0.03]	0.0 [0.0, 0.3]
100	0.0 [0.0, 0.03]	0.0 [0.0, 0.03]	0.0 [0.0, 0.3]

Заметим, что особенностью временных рядов авторегрессии является факт зависимости элементов (отсчетов) ряда. В связи с этим распознаванию подлежит вся реализация временного ряда, а не один отсчет как при поточечном распознавании.

#### ЛИТЕРАТУРА

1. Андерсон Т. Статистический анализ временных рядов. М.: Мир., 1976. – 755 с.
2. Бокс Дж., Дженкинс Г. Анализ временных рядов. Прогноз и управление. Вып. 1. – М.: Мир, 1974. – 406 с. Вып. 2. – М.: Мир, 1974. – 197 с.
3. Пирштук И.К. Асимптотическое решающее правило классификации авторегрессионных временных рядов при наличии "выбросов" // Статистический и прикладной анализ временных рядов: Материалы междунар. научн. конф. SAATS-97 (11-13 ноября 1997 г., Брест).– Брест, БрГУ, 1997. – С. 56-58.
4. Жук Е.Е., Пирштук И.К. Статистическая классификация временных рядов авторегрессии // Весці АН Беларусі. Сер. фіз.-мат. навук. – 1999. – № 2. – С. 28-34.
5. Сенин А.Г. Распознавание случайных сигналов. – Новосибирск: Наука, 1974. – 76 с.
6. Буа П. Некоторые вопросы применения аппарата распознавания образов при разведке на нефть и газ // Анализ и выделение сейсмических сигналов / Под ред. Ч. Чжання.– М.: 1986.– С. 176-190.