

УДК 519.248

**А. А. Евдокимов,**

Институт радиоэлектроники и информационных технологий,  
Уральский федеральный университет им. первого Президента  
России Б. Н. Ельцина, Екатеринбург  
Научный руководитель: ст. преподаватель А. А. Кныш

## Анализ ошибок обнаружения аномалий методами статистического анализа

**Аннотация.** В данной статье проведен анализ способов минимизации количества ошибок 1-го и 2-го рода с использованием статистических методов, а именно Байесовского критерия.

**Ключевые слова:** обнаружение аномалий, статистический анализ, Байесовский критерий.

**В** современном мире очень важно точно определять аномалии (угрозы) в системе, ведь любая незамеченная аномалия может привести к утечке данных, неработоспособности системы или даже эксплуатации системы третьими лицами.

В процессе поиска таких аномалий неизбежны два типа ошибок:

– ошибка первого рода (ложноположительная) — система ошибочно определяет нормальное, легитимное событие как аномалию;

– ошибка второго рода (ложноотрицательная) — система ошибочно определяет аномалию как абсолютно нормальное событие.

Рассмотрим способы минимизации количества ошибок 1-го и 2-го рода с помощью статистического метода, а именно с помощью Байесовского коэффициента.

Сформулируем задачу.

Задача обнаружения аномалий формализуется как проверка гипотез. Система принимает одно из двух решений на основе данных наблюдения. Рассмотрим гипотезы:

$H_0$  — событие соответствует нормальному поведению;

$H_1$  — событие является аномалией.

Каждая гипотеза имеет риск ошибки. Главная цель — найти правило принятия финального решения, минимизирующего ущерб от обоих типов ошибок.

Переформулируем типы ошибок на языке гипотез:

Ошибка первого рода ( $\alpha$ ) — отклонение  $H_0$ , когда оно истинно. Это «ложная тревога».

Ложноотрицательная ошибка ( $\beta$ ) — реакция как на  $H_0$ , когда истинно  $H_1$ . Это «пропуск угрозы».

Важный момент: ошибки 1-го и 2-го рода имеют разный вес. Ложноотрицательная ошибка способна нанести гораздо больший вред системе, поэтому при расчете важно учитывать не только вероятность, но и последствия ошибок нашей модели.

В основе нашей модели будет лежать Байесовский критерий.

Распишем формулу Байеса:

$$P(H_i|x) = \frac{f(x|H_i) \cdot P(H_i)}{\sum f(x|H_j) \cdot P(H_j)}, \quad j \in \{0,1\},$$

где  $P(H_i)$  — априорные вероятности (до определения  $x$ ),

$f(x|H_i)$  — условная плотность вероятности (насколько возможно получить  $x$  при гипотезе  $H_i$ ),

$P(H_i|x)$  — апостериорные вероятности (после определения  $x$ ).

Итоговое решение принимается по следующему правилу:

Если  $P(H_1|x) > P(H_0|x)$ , то выбирается  $H_1$ .

Учтем теперь стоимости ошибок, так как в реальном алгоритме нам необходимо делать поправку на вес или стоимость ошибок 1-го и 2-го рода. Для этого введем матрицу потерь  $L$ :

$L_{01}$  — стоимость при ошибке 1-го рода;

$L_{10}$  — стоимость при ошибке 2-го рода.

С учетом этого проверка меняется на:

$$P(H_1|x) > \frac{L_{01}}{L_{01} + L_{10}}.$$

Это задает порог принятия решения в зависимости от стоимости ошибки.

Приведем пример:

Если пропуск атаки в 100 раз дороже ложного срабатывания системы безопасности, то достаточно всего  $\frac{1}{1+100} \approx 0,0099\%$  для того, чтобы бить тревогу.

Порог принятия решения зависит от конкретных параметров нашей системы. За счет него наш алгоритм превращается из детектора отклонений в интеллектуальную программу, способную очень грамотно управлять рисками в системе.

В курсе «Математики» можно использовать задачи, аналогичные данной, для студентов, обучающихся на направлении «Информационная безопасность». Для составления аналогичных задач рекомендуется литература [1; 2].

1. *Васильев А. А.* Теория вероятностей и математическая статистика : учеб. и практикум для вузов. — М. : Юрайт, 2025. — 224 с.

2. Теория вероятностей и математическая статистика. Математические модели : учеб. для вузов / В. Д. Мятлев, Л. А. Панченко, Г. Ю. Ризниченко, А. Т. Терехин. — М. : Юрайт, 2025. — 321 с.