

2. Абрамова, О. Ф. Интернет вещей: технологии и применение / О. Ф. Абрамова. – М. : ДМК Пресс, 2022. – 320 с.
3. Петин, В. А. Проекты с использованием ESP32 и ESP8266 / В. А. Петин. – СПб. : БХВ-Петербург, 2023. – 288 с.

ИНТЕГРИРОВАННАЯ СИСТЕМА ОБНАРУЖЕНИЯ АНОМАЛИЙ СЕРВЕРА И IoT-УСТРОЙСТВ

В. Ю. Маханова¹, Т. А. Пулко²

¹Национальный детский технопарк, г. Минск, Республика Беларусь

²Белорусский государственный университет информатики и радиоэлектроники, г. Минск

Рассмотрена система обнаружения аномального поведения IoT-устройств и сервера (MQTT-брокер), разработанная с применением методов машинного обучения. Для детекции аномалий телеметрии, получаемой от сенсоров, используется модель K-Nearest Neighbors, для перехвата вредоносного сетевого трафика – Random Forest. Реализована единая архитектура сбора данных, обучения моделей и их интеграции в режиме реального времени.

Ключевые слова: IoT, MQTT, обнаружение аномалий, DDoS, KNN, машинное обучение, Random Forest.

INTEGRATED ANOMALIES DETECTED SYSTEM FOR SERVERS AND IoT-DEVICES

V. Y. Makhanava¹, T. A. Pulko²

¹National Children's Technopark, Belarus

²Belarusian state university of informatics and radioelectronics, Minsk

This work presents an end-to-end system for detecting anomalous behavior in IoT devices and DDoS/DoS attacks on an MQTT broker using machine learning. K-Nearest Neighbors is applied to telemetry from sensors, while a Random Forest ensemble identifies malicious network patterns. A unified architecture for data collection, model training, and real-time inference is implemented.

Keywords: IoT, MQTT, anomaly detection, DDoS, KNN, machine learning, Random Forest.

С учетом развития Интернета вещей (IoT) количество подключенных устройств экспоненциально растет, охватывая сферы умного дома, носимых гаджетов и промышленной автоматизации, что предоставляет возможности для оптимизации процессов и улучшения качества жизни, но одновременно порождает риски безопасности: уязвимости в прошивках, недостаточная аутентификация и целенаправленные атаки могут приводить к утечке данных и нарушению работы критически важных систем. Актуально создание решения, способного автоматически выявлять отклонения в поведении сенсоров и классифицировать DoS-атаку на MQTT-брокер с помощью моделей машинного обучения.

Была развернута система симуляции IoT-сети, для этого создан MQTT-брокер, который стал сервером связи между IoT-устройствами. Далее к нему подключили датчик температуры, контролируемый через микроконтроллер, который по заранее написанному скетчу на Arduino IDE поддерживает подключение к Wi-Fi, инициализирует датчик и публикует показания температуры в заданный топик каждые несколько секунд. Код предусматривает автоматическое восстановление соединений и

логирование результатов публикации. Для построения обучающего набора телеметрии был написан скрипт на Python с использованием библиотеки `raho-mqtt` [1]. Он подписывается на топик с данными о температуре, преобразует полученные сообщения в строки вида `[timestamp, temperature]` и сохраняет их в CSV-файл. Особое внимание уделялось равномерности временного шага и точности временных меток. Далее были добавлены метки «аномалия» для описания резких скачков и дрейфовых значений в поведении датчика.

Обучение модели KNN включало последовательные этапы: предварительная обработка данных, вычисление вторичных признаков (разности температур dT , временных интервалов dt , скользящего среднего и стандартного отклонения), масштабирование через `StandardScaler` и подбор параметров алгоритма `KNeighborsClassifier` с учетом дистанционного взвешивания соседей. Вторая ветвь системы предназначена для выявления DoS- и DDoS-атак на уровне брокера. Для этого использован публичный набор данных, полученный на физическом IoT-тестовом стенде с эмуляцией нормального MQTT-трафика и пяти типов атак. Каждому сетевому событию соответствует набор признаков: длина кадра, интервал между пакетами, уровень QoS, флаг `Retain`, длина топика и длина полезной нагрузки. На основе этих данных был обучен `Random Forest`-классификатор.

Интеграция обеих моделей осуществляется единым мониторинговым скриптом, который подписывается на все топик и одновременно поддерживает два буфера данных: один для пакетов телеметрии, другой – для сетевых фреймов. Внутри основного цикла периодически происходит очистка устаревших записей, формируются векторы признаков и выполняются запросы к предварительно загруженным моделям.

Обнаруженный инцидент классифицируется по четырем типам (рис. 1):

- тип 2 – подозрение на DoS/DDoS по превышению скорости пакетов или классификации `Random Forest`;
- тип 3 – аномалия телеметрии по результату KNN;
- тип 4 – значительное отклонение скользящих средних за заданный интервал;
- тип 1 – нормальный режим (уведомление не отправляется).

При детекции любая из ситуаций формирует уведомление в формате “<тип>, <дополнительная информация>” и публикует его в отдельный топик для визуализации в пользовательском приложении.

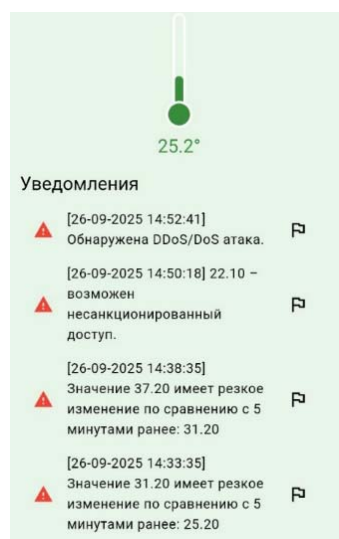


Рис. 1. Пример отслеживания уведомлений в приложении

В рамках исследования предложена система анализа поведения IoT-устройств и сетевого трафика на основе моделей K-NN и RF. Для этого был создан обучающий набор данных, подобраны нужные гиперпараметры моделей. Также предложено создание пользовательского приложения, в котором можно отслеживать уведомления об аномальном поведении устройств и сервера. Перспективы дальнейшей работы включают возможность добавления различных типов датчиков, а также автономное переобучение модели, способную подстраиваться под разные ситуации.

Л и т е р а т у р а

1. Dekun Tao MQTT in Python with Paho Client: Beginner's Guide 2025 – URL: <https://www.emqx.com/en/blog/how-to-use-mqtt-in-python> (дата обращения: 11.10.2025).

СИСТЕМА АВТОМАТИЗИРОВАННОГО ПРОЕКТИРОВАНИЯ ЧАТ-БОТОВ НА БАЗЕ МЕССЕНДЖЕРА TELEGRAM

М. К. Залесский, О. Н. Андрейчук, И. А. Серeda

Национальный детский технопарк, г. Минск, Республика Беларусь

Описана разработка инновационной системы автоматизированного проектирования и развертывания чат-ботов мессенджера Telegram. Ключевой особенностью системы является использование генеративных больших языковых моделей (LLM), что позволяет полностью автоматизировать процесс создания программного обеспечения на основе текстовых описаний функционала на естественном языке. Это решает проблему высокого порога входа, связанного с необходимостью специализированных знаний в программировании и DevOps.

Ключевые слова: автоматизация, искусственный интеллект, чат-бот, база данных, языковой запрос.

A SYSTEM FOR AUTOMATED DESIGN OF CHATBOTS BASED ON THE TELEGRAM MESSENGER

M. K. Zalessky, O. N. Andreichuk, I. A. Sereda

National Children's Technopark, Minsk, Republic of Belarus

The project developed an innovative system for automated design and deployment of chatbots for the Telegram messenger. A key feature of the system is the use of generative large-scale language models (LLM), which enables fully automated software development based on natural-language descriptions of functionality. This solves the high barrier to entry associated with the need for specialized programming and DevOps knowledge.

Keywords: automation, artificial intelligence (AI), chatbot, database, natural language query.

Современный этап развития цифровых коммуникаций характеризуется растущим спросом на автоматизированные системы взаимодействия, в частности, Telegram-ботов, которые способны решать широкий спектр задач – от службы поддержки до автоматизации бизнес-процессов [1]. Однако процесс разработки и развертывания такого бота традиционно требует значительных временных затрат, специализированных знаний в области программирования и DevOps, что создает высокий порог входа для рядовых пользователей и малого бизнеса.

Цель исследования – разработка и внедрение автоматизированной системы генерации и деплоя Telegram-ботов на основе обработки естественно-языковых запросов пользователя с помощью технологий искусственного интеллекта.

Новизна проекта заключается в полной автоматизации цикла создания про-