

ИСПОЛЬЗОВАНИЕ АГЕНТСКОГО ПОДХОДА ДЛЯ ОЦЕНКИ СУИЦИДАЛЬНОГО СТАТУСА АККАУНТОВ СОЦИАЛЬНЫХ СЕТЕЙ

Буянов И. О.

Федеральный исследовательский центр «Информатика
и управление» Российской академии наук,
Пситехлаб, Москва, Россия

Кажекин Д. А.

Университет ИТМО, Санкт-Петербург, Россия

Суицид остается одной из значимых проблем современности. По данным ВОЗ, ежегодно в мире вследствие суицида погибает более 700 тысяч человек. В России, по данным Росстата, число самоубийств также остается высоким: если в 2019 году было зарегистрировано около 17 тысяч случаев, то в 2022 году — около 13,5 тысяч. Несмотря на снижение показателей, задача раннего выявления суицидального риска по-прежнему сохраняет высокую актуальность.

Одним из перспективных источников информации для такой оценки являются социальные сети, где пользователи, среди прочего, публикуют тексты, отражающие эмоциональное состояние, кризисные переживания, просьбы о помощи и другие значимые сигналы. Однако практическая работа с такими данными осложняется большим объемом нерелевантного контента: по имеющимся наблюдениям, лишь около 20 из 100 постов содержат информацию, потенциально значимую для оценки состояния пользователя, что делает ручной анализ трудоемким. Таким образом, становится актуальным вопрос создания инструментов предварительной фильтрации и поддержки принятия решений.

Для решения данной задачи была разработана платформа «Китобой», ориентированная на анализ текстов пользователей социальных сетей. Платформа выступает посредником между людьми, которые анализируют аккаунты социальных сетей, и моделями машинного обучения. В нее загружаются открытые публикации, после чего для каждого текста собираются предсказания подключенных моделей. Базовая конфигурация включает модели выявления пресуицидальных и анти-суицидальных сигналов. Эти сигналы отражают различные факторы, которые повышают и понижают вероятность суицида соответственно [1]. Архитектура платформы позволяет подключить любые другие

классификаторы, которые могут быть полезны для анализа, например классификатор эмоций. Кроме представления данных в виде ленты постов, платформа позволяет просматривать динамику предсказаний, что позволяет анализировать изменения состояния пользователя во времени. На основании анализа пользователь платформы может присвоить конкретному аккаунту суицидальный статус. Следует особо подчеркнуть, что присваиваемый статус рассматривается не как диагноз, а как маркер необходимости дальнейшего внимания к аккаунту.

Логичным направлением развития платформы является использование больших языковых моделей (LLM) для более сложных аналитических сценариев. Достижения современных больших языковых моделей, такие как способность последовательно работать с различными внешними инструментами и контекстом предметной области, открывают возможность построения специализированных аналитических агентов для рассматриваемой задачи. В рамках данной работы был разработан MCP-сервер [2], обеспечивающий подключение LLM-агента к платформе «Китобой». Через MCP-интерфейс агент получает доступ к данным аккаунта, результатам предсказаний базовых моделей и связанным операциям анализа. На этой базе был реализован агент, работающий через OpenCode [3]. Он способен выполнять базовые рутинные операции, такие как просмотр релевантных постов, предварительная интерпретация динамики, суммаризация наблюдений и вынесение предварительной оценки суицидального статуса с текстовым объяснением. Подобная автоматизация позволит ускорить работу специалистов и волонтеров.

Важно отметить, что, как и все решения на базе, LLM-агент подвержен галлюцинациям и потому должен рассматриваться исключительно как инструмент поддержки, а не как автономная система принятия решений, тем более что ценой ошибки может стать человеческая жизнь.

В дальнейшей работе основной фокус будет направлен на валидацию утверждения о том, что агент действительно ускоряет работу специалистов. Кроме того, необходимо построить бенчмарк, который позволял бы оценивать корректность проводимого агентом анализа.

Литература:

1. Буянов И. О., Яськова Д. В., Серенко Д. С., Шкереда Д. Н., Яськов А. Д., Соченков И. В. Методология создания большого русского язычного набора данных для детекции пресуицидальных и антисуи-

цидальных сигналов в текстах социальных сетей // Труды Института системного программирования РАН. 2025. Т. 37. Вып. 6. С. 191–210. DOI: 10.15514/ISPRAS-2025-37(6)-29

2. Anthropic. (2024). *Model Context Protocol: Overview and Specification*. URL: <https://modelcontextprotocol.io> (дата обращения: 27.07.2026).

3. OpenCode: агент кодирования с открытым исходным кодом. URL: <https://opencode.ai/> (дата обращения: 27.07.2026).

АВТОМАТИЧЕСКАЯ ГЕНЕРАЦИЯ ПРОВЕРОЧНЫХ ВОПРОСОВ К УЧЕБНЫМ ПРЕЗЕНТАЦИЯМ С ПОМОЩЬЮ ИИ: ЭФФЕКТЫ НА ВОВЛЕЧЕННОСТЬ И УСПЕВАЕМОСТЬ

Бысик Н.В., Копылова М.Г.

Академическая лаборатория ООО «СберОбразование»

(ПАО Сбербанк), Москва, Россия

Свиридов И.С.

Центр практического искусственного интеллекта,

Москва, Россия

Актуальность и проблема. В школьной практике этап объяснения нового материала часто не сопровождается вопросами на запоминание и понимание, что снижает качество усвоения и увеличивает этап последующего закрепления знаний. Исследование направлено на проверку возможности компенсации этого дефицита с помощью автоматически генерируемых ИИ-вопросов, встроенных в презентации учителя.

Теоретическая рамка. Работа опирается на таксономию Блума (пересмотренную версию) [3], в которой акцент сделан на уровнях «запоминание» и «понимание» как базовых для формирования прочных знаний. Гипотеза исследования исходит из эффекта практики извлечения информации (retrieval practice) — систематическая проверка сразу после предъявления материала должна улучшать учебные результаты.

Методология и дизайн. Разработан онлайн-сервис, позволяющий учителю загружать презентацию, а ИИ автоматически вставлять в нее закрытые (с двумя вариантами ответа) и открытые вопросы, привязанные к ключевым фрагментам объяснения. Эксперимент проводился