

**Генератор заданий по английскому языку на основе ИИ**  
**Сыворотнев В.С. (ИТМО)**  
**Научный руководитель – Зубаков А.Н. (ИТМО)**

**Введение.** В работе рассматривается метод автоматической генерации учебных заданий по английскому языку с использованием больших языковых моделей через API-агрегатор OpenRouter. Исследование проводилось с разработкой модульной системы промптов для пяти базовых типов упражнений с учетом уровней сложности по европейской шкале CEFR [1].

**Основная часть.** Автоматическая генерация учебных заданий используется в образовательных платформах для сокращения времени подготовки материалов преподавателями, в адаптивных системах обучения для персонализации контента в соответствии с уровнем студента, в системах дистанционного образования для обеспечения разнообразия упражнений, а также в тех случаях, когда важно оперативно получать методически корректные задания под конкретные грамматические темы и лексические контексты [2].

В настоящее время не существует доступных инструментов для преподавателей, позволяющих генерировать структурированные учебные задания с автоматической валидацией качества и соответствием методическим требованиям. Вместе с тем, существующие коммерческие платформы предлагают готовые материалы, но не позволяют адаптировать их под конкретные учебные программы. При этом большие языковые модели, такие как GPT-4 и Claude, демонстрируют высокую способность к генерации естественного языка, что позволяет использовать их для создания качественных учебных материалов при правильной организации системы промптов.

В рамках исследования для генерации заданий используется клиентский модуль с интеграцией OpenRouter API, обеспечивающий доступ к множественным языковым моделям через единый интерфейс. Для формирования запросов разработана система специализированных шаблонов промптов с явными инструкциями по уровню сложности CEFR, требованиями к структуре JSON-ответа и применением техники few-shot learning [3]. Непосредственно для валидации сгенерированных упражнений используется модуль проверки структуры данных, опциональная грамматическая проверка через language-tool-python и оценка соответствия сложности заданного уровня на основе анализа длины предложений.

**Выводы.** По результатам работы делаются выводы о целесообразности подобного подхода как к организации системы промптов с методическими требованиями, так и к перспективности использования API-агрегаторов для доступа к различным языковым моделям, а также предлагаются направления для дальнейших исследований в области итеративного улучшения упражнений и расширения типологии заданий.

**Список использованных источников:**

1. Common European Framework of Reference for Languages: Learning, Teaching, Assessment. Council of Europe, 2001, 260 p.

2. Brown T.B., Mann B., Ryder N., Subbiah M., Kaplan J., et al. Language Models are Few-Shot Learners // Proceedings of the 34th Conference on Neural Information Processing Systems (NeurIPS 2020). Vol. 33, 2020, pp. 1877–1901.
3. Короткова Ю.М. Применение технологий искусственного интеллекта в обучении иностранным языкам // Филологические науки. Вопросы теории и практики. Т. 16, № 3, 2023, С. 945–950. DOI: 10.22363/2687-0088-2023-16-3-945-950.