VİTMO

Разработка модуля рекомендации подсказок для системы автоматизированной проверки задач по программированию

Автор: Кривоносов Егор Дмитриевич **Научный руководитель:** Перл Иван Андреевич к.т.н., доцент ф-та ПИиКТ Университета ИТМО

Что такое Code&Test?



Платформа Code&Test – разрабатывается в Университете ИТМО (лаборатория COSM) как открытое решение для сферы образования. Платформа автоматизированной проверки тестовых заданий по программированию предоставляет возможность преподавателям создавать собственные задания, а студентам - выполнять их онлайн во время учебного процесса.

Основные возможно платформы:

- создание курсов и заданий для обучения студентов программированию;
- тестирование кода студентов;
- сбор данных по выполненным заданиям для оценивания;
- проверка на антиплагиат.





Актуальность



Проблемы:



- 1. Студенты 1-2 курса часто повторяют одни и те же ошибки из-за недостатка опыта.
- 2. Без своевременного обозначения ошибок формируются неправильные привычки, которые трудно исправить в будущем.
- 3. Начинающим студентам бывает сложно **самостоятельно разобраться с ІТ-инструментами для анализа кода** из-за сложной установки и настройки.
- **4.** Преподаватель не всегда может предоставить каждому студенту оперативную и одинаково качественную обратную связь.

Анализ аналогов:

Платформы, такие как **HackerRank, Codeforces, Codewars, LeetCode, CodeRun, не предоставляют подсказок**, ограничиваясь стандартным онлайн-judge поведением.



Решение:

• Разработка модуля для платформы Code&Test, который анализирует код студентов, выявляет ошибки и предлагает рекомендации по их исправлению с использованием больших языковых моделей.

Реальное применение похожих решений:

• Внедрение систем анализа кода, таких как CBR-Insight, позволяет получать мгновенную обратную связь без ожидания проверки третьими лицами, что актуально с точки зрения современных образовательных технологий (<u>Ludwig et al., 2022</u>).

Цель и задачи



• Цель:



повысить качество и скорость оценки кода студентов за счёт автоматического выявления ошибок, генерации рекомендаций по их устранению и автоматизированного составления отчётов.

• Задачи:

- провести анализ существующих методов анализа кода (статического и динамического);
- о спроектировать архитектуру модуля и определить его функциональные возможности;
- исследовать генеративные ИИ для автоматического рефакторинга и генерации отчетов;
- разработать и протестировать прототип модуля;
- интегрировать модуль в платформу Code&Test и протестировать его на реальных данных во время обучения;
- оценить эффективность модуля на основе собранных данных и обратной связи от студентов и преподавателя.

Статический и динамический анализ кода







- синтаксические ошибки
- нарушения стиля
- потенциальные уязвимости
- нарушения архитектурных принципов



- ошибки выполнения
- проблемы с памятью
- замедления и неэффективность
- ошибки в логике программы

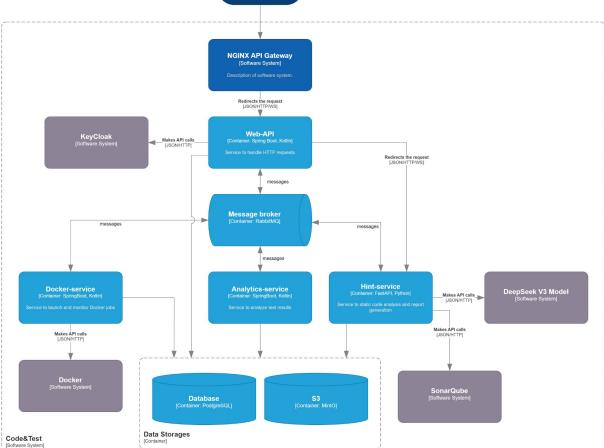
Совместное применение

- позволяет более полно выявлять широкий спектр ошибок
- статика правила,
 динамика поведение
- комбинированный подход даёт комплексную картину качества кода

[1] Ernst M. D. Static and dynamic analysis: Synergy and duality //WODA 2003: ICSE Workshop on Dynamic Analysis. – 2003. – C. 24-27.



VITMO



Архитектура решения

Критерии выбора большой языковой модели (LLM) //TMO







Ключевые критерии:

- качество генерации отчетов на естественном языке (MMLU-Pro);
- результаты тестов в кодировании (MBPP + HumanEval-X);
- производительность (кол-во запросов в минуту, если АРІ и скорость ответа);
- доступность АРІ (в РФ) или возможность развернуть локальную модель;
- максимальное количество токенов (на ввод и вывод);
- возможность дообучения (fine-tuning) (может понадобиться в будущем).

Модели:

- Gemini 1.5, Gemini 2.0 (Google DeepMind);
- YandexGPT 5 (Яндекс);
- GPT-40 и младшие модели (OpenAI);
- Claude 3.5 Sonnet (Anthropic);
- Llama 3 (Meta);
- DeepSeek v3 (DeepSeek AI).

Сравнение больших языковых моделей (LLM) /iTMO



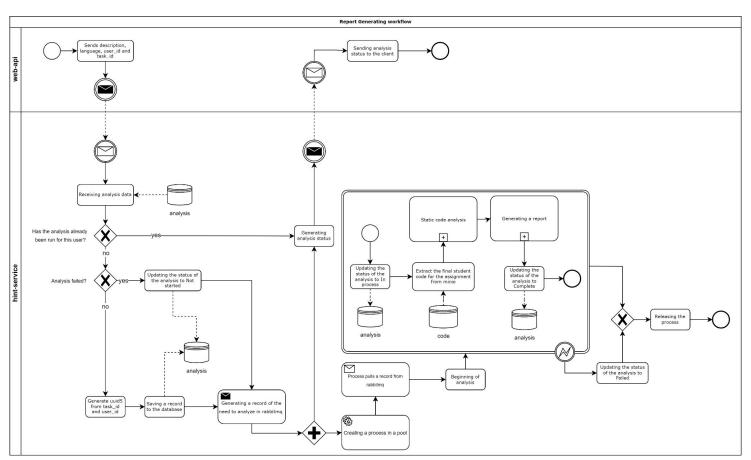
Модель	Gemini 1.5- Flash	Gemini 2.0- Flash	YandexGPT 5	GPT-4o	Claude 3.5- Sonnet	Llama 3	DeepSeek v3
Качество генерации отчетов на естественном языке (MMLU-Pro)	64.1%	77.6%	68.0%	77.9%	78.0%	73.3%	81.3%
Результаты тестов в кодировании (MBPP + HumanEval-X)	75.6% 84.7%	82.3% 90.2%	80.2% 69.1%	87.6% 87.2%	89.4% 81.7%	82.3% 72.0%	87.6% 86.6%
Производительность (кол-во запросов в минуту, скорость ответа)	~15 RPM (бесплатно) ~1000 RPM (платно) Отклик ~13-80 сек.	~15 RPM (бесплатно) ~4000 RPM (платно) Отклик ~7-47.2 сек.	До 1000 RPM (бизнес- тарифы) Отклик ~8-20 сек.	~50 RPM (бесплатно) ~500-5000 RPM (платно, зависит от подписки) Отклик ~8-30 сек.	~20-500 RPM Отклик ~10–40 сек.	Отклик ~15 сек. (на мощном GPU)	Отклик~15 сек.
Доступ АРІ (в РФ) / бесплатная локальная модель	Ограниченный доступ из РФ, только через прокси; нет локальной версии	Ограниченный доступ из РФ, только через прокси; нет локальной версии	Полный доступ в РФ; бесплатный АРІ для физических лиц	Ограниченный доступ из РФ, только через прокси; нет локальной версии	Ограниченный доступ из РФ, только через прокси; нет локальной версии	Полный доступ в РФ; есть локальная версия	Полный доступ в РФ; есть локальная версия
Максимальное количество токенов	in: ~2 097 152 out: до ~8 192	in: ~2 097 152 out: до ~32 768	in: ~32 768 out: до ~32 768	in: ~128 000 out: до ~4 096	in: ~200 000 out: до ~4 096	in: ~8 192 out: до ~8 192	in: ~128 000 out: до ~16 000
Поддержа Fine-Tuning	-	-	-	-	-	+	+





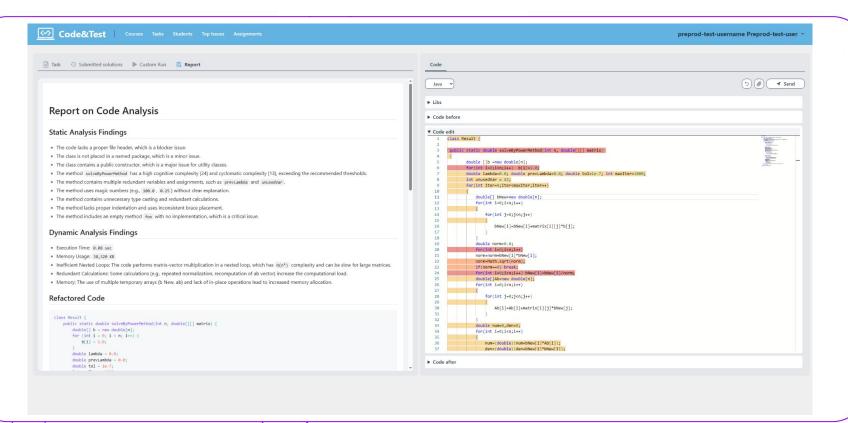
Процесс генерации отчета





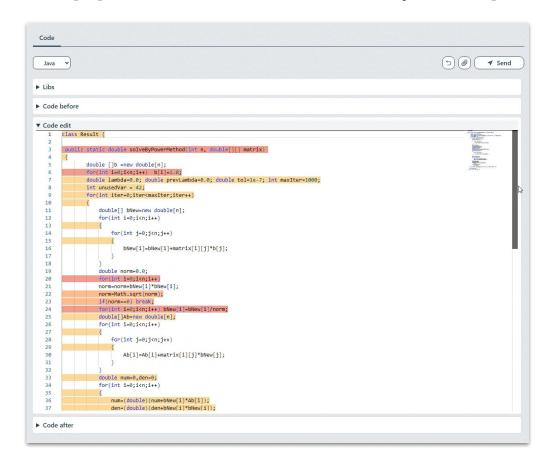
Интерфейс: как это видит студент

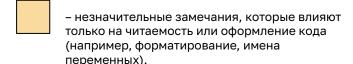




Интерфейс: как это видит студент (блок кода)



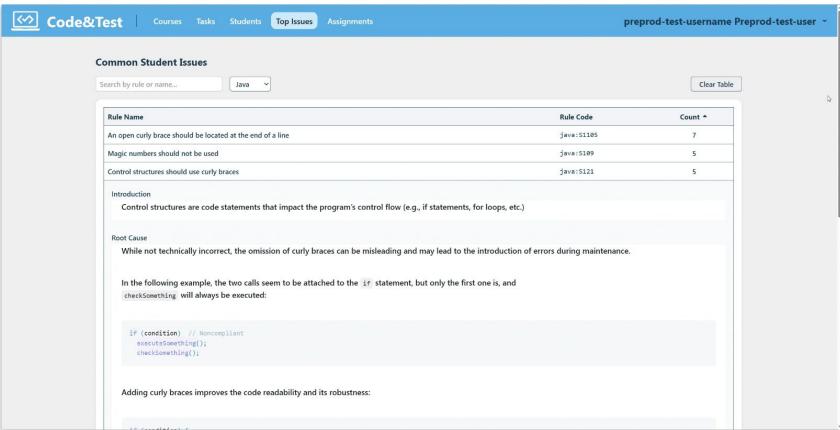




- ошибки, которые могут привести к ухудшению качества кода, его поддерживаемости или производительности (например, плохие практики, нарушение стиля, неэффективный код).
- серьезные проблемы, которые могут привести к ошибкам или сбоям, но не останавливают работу программы прямо сейчас (например, потенциальные уязвимости).
- критические ошибки, влияющие на работоспособность приложения (например, возможные баги, которые вызывают сбои или утечки данных).

Интерфейс: ошибки студентов для преподавателя





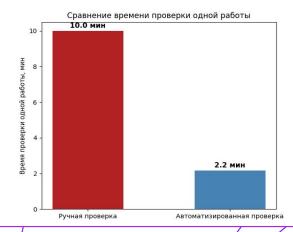
Результаты тестирования и обратная связь

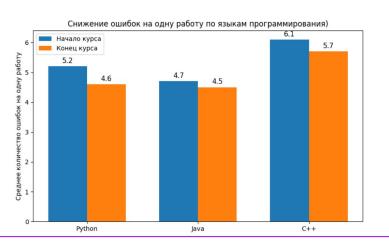


• Время проверки одной работы сократилось с 10 минут (ручная) до 2 минут 10 секунд (автоматизированная).



- 3
- После интеграции модуля **снизилось среднее количество ошибок** в последующих работах студентов (в среднем на 7-11%).
- Модуль **поддерживает 11 языков программирования** и **формирует отчёты на трёх естественных языках**: русском, английском и китайском.
- Преподаватели отметили **снижение нагрузки и повышение объективности оценки решений**, а также высказали пожелание добавить возможность включать / выключать статический анализ до отправки на проверку в рамках отдельных заданий.
- Студенты отмечают улучшение интерфейса и полезность подробных рекомендаций по их коду.





Выводы по работе







- Проведен анализ существующих методов статического и динамического анализа кода, а также аналогов образовательных платформ.
- Проведено исследование и возможности интеграции генеративной языковой модели.
- Спроектирована архитектура и реализован модуль.
- Модуль интегрирован в платформу Code&Test, протестирован на реальных данных.

Цель была достигнута и все задачи выполнены, что подтвердилось при тестировании и полученной обратной связи от студентов и преподавателей.

Возможное развитие модуля:

- внедрение дообучения языковой модели (fine-tuning) на реальных студенческих данных для повышения точности и индивидуализации рекомендаций;
- формирование индивидуальной траекторий исправления ошибок с учётом истории попыток конкретного пользователя;
- для преподавателей автоматическое формированием тем для разбора на занятиях.

Апробация



Кривоносов Е.Д. (науч. рук. Перл И.А.) Исследование возможности применения LLM для генерации персонализированных подсказок на платформе Code&Test // Сборник тезисов докладов конгресса молодых ученых. Электронное издание. - СПб: Университет ИТМО, [2025]. URL: https://kmu.itmo.ru/digests/article/15675





