

МИНИСТЕРСТВО ОБРАЗОВАНИЯ И НАУКИ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ
Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение
высшего образования
«Южно-Уральский государственный университет
(национальный исследовательский университет)»
Высшая школа электроники и компьютерных наук
Кафедра системного программирования

РАЗРАБОТКА СИСТЕМЫ ДЛЯ КЛАССИФИКАЦИИ ПРОЕКТОВ GITHUB ПО ПОПУЛЯРНОСТИ

КУРСОВАЯ РАБОТА
по дисциплине «Программная инженерия»
ЮУрГУ – 09.03.04.2024.308-570.ВКР

Нормоконтролер,
доктор физ.-мат. наук
_____ М.Л. Цымблер
“ ____ ” _____ 2024 г.

Научный руководитель
доктор физ.-мат. наук
_____ М.Л. Цымблер

Автор работы,
студент группы КЭ-303
_____ Д.И. Гольденберг

Работа защищена с оценкой

_____ “ ____ ” _____ 2024 г.

МИНИСТЕРСТВО ОБРАЗОВАНИЯ И НАУКИ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ
Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение
высшего образования
**«Южно-Уральский государственный университет
(национальный исследовательский университет)»**
Высшая школа электроники и компьютерных наук
Кафедра системного программирования

УТВЕРЖДАЮ

Зав. кафедрой СП

_____ Л.Б. Соколинский

06.02.2024

ЗАДАНИЕ

на выполнение выпускной квалификационной работы бакалавра
студентке группы КЭ-303
Гольденберг Дарье Игоревне,
обучающейся по направлению 09.03.04 «Программная инженерия»

1. Тема работы

Разработка системы для классификации проектов GitHub по популярности.

2. Срок сдачи студентом законченной работы: 05.06.2024.

3. Исходные данные к работе

3.1. Milovidov A., 2020. Everything You Ever Wanted To Know About GitHub (But Were Afraid To Ask), <https://ghe.clickhouse.tech/>

4. Перечень подлежащих разработке вопросов

4.1. Провести анализ и спецификацию предметной области.

4.2. Изучить статистику проектов, репозитории которых расположены на GitHub.

5. Дата выдачи задания: 09.02.2024.

Научный руководитель

к.ф.-м.н., доцент

М.Л. Цымблер

Задание принял к исполнению

Д.И. Гольденберг

ОГЛАВЛЕНИЕ

ВВЕДЕНИЕ	4
1. ОБЗОР РАБОТ ПО ТЕМАТИКЕ ИССЛЕДОВАНИЯ.....	5
2. АНАЛИЗ ПРЕДМЕТНОЙ ОБЛАСТИ	7
3. ПРОЕКТИРОВАНИЕ	9
3.1. Требования к системе	9
3.2. Обработка данных.....	9
3.3. Прогнозные модели	9
3.4. Модуль прогнозирования	9
4. РЕАЛИЗАЦИЯ.....	10
5. ТЕСТИРОВАНИЕ	11
ЗАКЛЮЧЕНИЕ	12
ЛИТЕРАТУРА	13

ВВЕДЕНИЕ

Актуальность темы

Актуальность работы заключается в том, что с развитием технологий тяжело понять, насколько может быть популярен проект, такая система может быть полезна для дальнейшей работы с репозиторием.

Цель и задачи исследования

Целью данной работы является разработка системы прогноза популярности проектов GitHub. В качестве исходных данных используются датасет ClickHouse о репозиториях на GitHub. Для достижения поставленной цели необходимо было решить следующие *задачи*:

- 1) провести анализ предметной области и обзор научной литературы по тематике исследования;
- 2) разработать алгоритм обработки данных;
- 3)

Структура и объем работы

Курсовая работа состоит из введения, пяти разделов, заключения и списка литературы. Объем работы составляет n страниц, объем библиографического списка составляет – k наименований.

Содержание работы

Первый раздел, «Обзор работ по тематике исследования», содержит обзор на работы по тематике исследования.

Второй раздел, «Анализ предметной области», описывает постановку задачи и описание данных, которые будут использоваться для анализа.

Третий раздел, «Проектирование», определяет требования к системе, описаны модели данных и структура приложения.

Четвертый раздел, «Реализация», описывает реализацию компонентов системы.

Пятый раздел, «Тестирование», описывает функциональное тестирование работы и эксперименты с разработанными моделями данных.

В заключении приведены основные итоги проделанной работы.

1. ОБЗОР РАБОТ ПО ТЕМАТИКЕ ИССЛЕДОВАНИЯ

Исследования, связанные с анализом данных, возникающих при использовании GitHub и разработке продуктов на этой платформе, представляют собой популярную тему для научных исследований.

Так, авторы статьи [1] обсуждают проблему классификации отзывов о приложениях, которые содержат важную информацию о потребностях пользователей. Исследователи предлагают подход для создания более обобщенной модели, используя информацию из системы отслеживания задач GitHub, которая содержит ценные данные о потребностях пользователей. После проведения экспериментов, они показывают, что использование размеченных задач из GitHub может улучшить точность и полноту классификации отзывов, особенно для отчетов о багах и запросов на новые функции. В другой статье [8] поднимается важность репозитория программного обеспечения для управления проектами, включая исходный код, документацию и отчеты об ошибках. Особое внимание уделяется платформе GitHub, которая для помощи разработчикам в поиске подходящих артефактов использует темы (topics), являющимися короткими текстами, присваиваемыми хранимым артефактам. Однако неправильное присвоение тем может негативно сказаться на популярности репозитория.

Закария Альшара и другие авторы в своей статье [2] рассматривают проблему управления задачами (issues) на платформе GitHub, особенно в случае быстрого роста числа создаваемых задач. Для помощи разработчикам в обработке задач существуют внешние участники, которые исправляют задачи, создавая pull-запросы (Pull Requests, они же PR). Однако часто такие PR не связываются с соответствующими задачами (issues), что затрудняет управление проектом. В статье предлагается использование моделей машинного обучения (ML) для автоматического восстановления связей между PR и задачами на GitHub. Установление связей между PR и задачами ценно, так как это помогает улучшить управление разработкой и обслуживанием проектов, что влияет на популярность и развитие проекта в дальнейшем.

В исследовании [7] исследует, как проводится кодирование в области науки о данных на GitHub. Авторы анализируют, как данные ученые пере-

ходят между разными этапами работы с данными. Результаты исследования показывают, что кодирование имеет определенные паттерны. Кроме того, авторы попытались обучить модели машинного обучения для предсказания этапов работы с данными и достигли точности примерно 71%.

О популярных проектах говорят в статье Джесси Айала и ее коллеги [3], а именно о важности использования непрерывной интеграции и поставки (CI/CD) и политики безопасности в известных и пользующихся интересом проектах с открытым исходным кодом, особенно на GitHub. Исследование показало, что многие проекты не активно используют эти возможности, и призывает управляющих таких проектов уделить им больше внимания для предотвращения уязвимостей. А в другом исследовании [6] фокусируются на том, как документируется информация о функциональных возможностях программного обеспечения в проектах на GitHub и связана ли она с исходным кодом. Авторы провели анализ 25 популярных репозиторий на GitHub и обнаружили, что хотя документация о функциональности часто присутствует в различных текстовых файлах, она часто неструктурирована, и связь с исходным кодом редко устанавливается, что может привести к затруднениям в его поддержке на долгосрочной перспективе.

Самой приближенной к поставленной задаче статьей является «A Cross-Repository Model for Predicting Popularity in GitHub» [4], в которой рассматривается создание модели для прогнозирования популярности репозиторий на GitHub, используя данные из разных репозиторий. Модель, основанная на рекуррентной нейронной сети LSTM, позволяет более точно предсказывать популярность, чем стандартные методы прогнозирования временных рядов на основе данных из одного репозитория. Кроме неё, есть также исследование [5], в котором предлагают метод для прогнозирования популярности проектов на GitHub. Он использует 35 признаков, извлеченных из GitHub и Stack Overflow, чтобы классифицировать проекты как популярные или нет. Модель, основанная на случайном лесе, достигает высокой точности значительно превосходит существующие методы. Основными признаками для определения популярности оказались количество веток, количество открытых задач и количество участников проекта.

2. АНАЛИЗ ПРЕДМЕТНОЙ ОБЛАСТИ

Для создания классификации проектов на GitHub необходимо понять, по каким критериям мы сможем выстроить определенный «рейтинг» репозиторий. Для работы с информацией о проектах на GitHub будет использоваться существующий датасет, загруженный в ClickHouse, кроме того, он содержит достаточно много данных, которые могут быть полезны и иметь достаточно большой вес в возможности классифицировать репозиторий. Выделим основные параметры:

- Звёзды (Stars). Количество звёзд репозитория указывает на его популярность. Звёзды представляют интерес и поддержку сообщества разработчиков и пользователей. Большое количество звёзд может привлечь внимание новых разработчиков и повысить репутацию репозитория.
- Форки (Forks). Количество форков показывает, сколько раз репозиторий был скопирован другими разработчиками для дальнейшей работы. Большое количество форков может означать активное участие сообщества, что не редко приводит к активному развитию.
- Авторы (Contributors). Количество участников указывает на количество разработчиков, внесших свой вклад в репозиторий. Большое количество участников может говорить о широком интересе и активности в проекте.
- Проблемы (Issues). Количество задач отражает активность сообщества в обнаружении и решении проблем и задач. Активные задачи могут привлечь новых участников и улучшить качество проекта.
- Коммиты (Commits). Количество коммитов указывает на активность разработчиков в репозитории, а указание автора может выделить ведущего разработчика. Активность и последовательность коммитов важны для развития и поддержания проекта.
- Пулл-реквесты (Pull Requests). Количество запросов на слияние (pull requests) отражает вклад и сотрудничество участников проекта.

Пулл-реквесты представляют собой важный инструмент совместной разработки и улучшения кода.

3. ПРОЕКТИРОВАНИЕ

В разделе 3.1. представлены функциональные и нефункциональные требования к системе. В разделе 3.2. описывается обработка данных. В разделе 3.3. представлено описание прогнозных моделей. В разделе 3.4. представлен описан модуль прогнозирования.

3.1. Требования к системе

Перечисление требований в зависимости от дальнейших выбранных библиотек и интеграций.

3.2. Обработка данных

Для дальнейшей работы с данными их необходимо получить из представленного датасета.

3.3. Прогнозные модели

Для более точного и достоверного результата необходимо правильно сформировать модели для дальнейшего анализа.

3.4. Модуль прогнозирования

Выбор наиболее подходящего алгоритма для прогнозирования в зависимости от приоритетной потребности.

4. РЕАЛИЗАЦИЯ

Для разработки системы были использованы N-ые средства и язык программирования Python версии k. Также для работы были выбраны такие библиотеки, как L и как M. Перечисление и описание методов в системе.

5. ТЕСТИРОВАНИЕ

Тестирование разработанных методов и пр, а также “эксперименты” для проверки прогнозирования.

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

Перечисление выполненных задач и дальнейших работ в качестве улучшений.

ЛИТЕРАТУРА

1. Abedini Y., Heydarnoori A. Can GitHub Issues Help in the App Review Classifications?. // CoRR. – 2023. – Vol. abs/2308.14211. – arXiv : 2308.14211.
2. Alshara Z. ML-Augmented Automation for Recovering Links Between Pull-Requests and Issues on GitHub. / Z. Alshara, H.E. Salman, A. Shatnawi, A. Seriai. // IEEE Access. – 2023. – Vol. 11. – P. 5596–5608. – URL: <https://doi.org/10.1109/ACCESS.2023.3236392>.
3. Ayala J., Garcia J. An Empirical Study on Workflows and Security Policies in Popular GitHub Repositories. // 1st IEEE/ACM International Workshop on Software Vulnerability, SVM@ICSE 2023, Melbourne, Australia, May 20, 2023. – IEEE, 2023. – P. 6–9. – URL: <https://doi.org/10.1109/SVM59160.2023.00006>.
4. Bidoki N.H. A Cross-Repository Model for Predicting Popularity in GitHub. / N.H. Bidoki, G. Sukthankar, H. Keathley, I. Garibay. // CoRR. – 2019. – Vol. abs/1902.05216. – arXiv : 1902.05216.
5. Han J. Characterization and Prediction of Popular Projects on GitHub. / J. Han, S. Deng, X. Xia, D. Wang, J. Yin. // 43rd IEEE Annual Computer Software and Applications Conference, COMPSAC 2019, Milwaukee, WI, USA, July 15-19, 2019, Volume 1 / Ed. by V. Getov, J. Gaudiot, N. Yamai, et al. – IEEE, 2019. – P. 21–26. – URL: <https://doi.org/10.1109/COMPSAC.2019.00013>.
6. Puhlfürß T., Montgomery L., Maalej W. An Exploratory Study of Documentation Strategies for Product Features in Popular GitHub Projects. // IEEE International Conference on Software Maintenance and Evolution, ICSME 2022, Limassol, Cyprus, October 3-7, 2022. – IEEE, 2022. – P. 379–383. – URL: <https://doi.org/10.1109/ICSME55016.2022.00043>.
7. Ramasamy D. Workflow analysis of data science code in public GitHub repositories. / D. Ramasamy, C. Sarasua, A. Bacchelli, A. Bernstein. // Empir. Softw. Eng. – 2023. – Vol. 28. – No. 1. – P. 7. – URL: <https://doi.org/10.1007/s10664-022-10229-z>.
8. Rocco J.D. HybridRec: A recommender system for tagging GitHub repositories. / J.D. Rocco, D.D. Ruscio, C.D. Sipio, P.T. Nguyen, R. Rubel. //

Appl. Intell. – 2023. – Vol. 53. – No. 8. – P. 9708–9730. – URL:
<https://doi.org/10.1007/s10489-022-03864-y>.