

Министерство науки и высшего образования Российской Федерации Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

«Московский государственный технический университет имени Н.Э. Баумана

(национальный исследовательский университет)» (МГТУ им. Н.Э. Баумана)

ФАКУЛЬТЕТ	<u>PT</u>
КАФЕДРА	<u>ИУ5</u>
РАСЧЕ	ТНО-ПОЯСНИТЕЛЬНАЯ ЗАПИСКА
K HAY	ЧНО-ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКОЙ РАБОТЕ
	НА ТЕМУ:
<u> 3ad</u>	ача регрессии на основе датасета "Air
Quality Da	taset"

Студент <u>РТ5-61Б</u> (Группа)	(Подпись, дата)	<u>Мамаев Т.Э.</u> (И.О.Фамилия)
Руководитель	(Подпись, дата)	<u>Гапанюк Ю.Е.</u> (И.О.Фамилия)
Консультант	(Подпись, дата)	<u>Гапанюк Ю.Е.</u> (И.О.Фамилия)

Министерство науки и высшего образования Российской Федерации Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

«Московский государственный технический университет имени Н.Э. Баумана (национальный исследовательский университет)»

(МГТУ им. Н.Э. Баумана)

		УТВЕГ	РЖДАЮ
	· ·	Завелующий	кафедрой
		 	(Индекс)
		«»	(И.О.Фамилия) 20 г
3 A	АДАНИЕ		
на выполнение науч	чно-исследова	тельской	работы
по теме Задача регрессии на осно	ове датасета "Air Qua	ality Dataset"	
	н Эльмирханович милия, имя, отчество)		
Направленность НИР (учебная, исследо		пеская произ	рропстренная пр)
	ельская	ческал, произ	вьодетвеннал, др.)
<u>исследовате</u> Источник тематики (кафедра, предприя	<u> </u>	Кафалра	
График выполнения НИР: 25% к <u>4</u>	нед., 50% к <u>8</u> нед	., 75% к <u>12</u> _	нед., 100% к <u>16</u> нед
Техническое задание			
Оформление научно-исследовательск	ой работы:		
Расчетно-пояснительная записка на <u></u> Перечень графического (иллюстративн Исходный код с графиками в формат	ого) материала (чер		ы, слайды и т.п.)
Дата выдачи задания « »	20 r.		
Руководитель НИР			Гапанюк Ю.Е.
Студент	(Подпис	ь, дата)	(И.О.Фамилия) — — — — — — — — — — — — — — — — — — —
Студент	(Подпис	 ь, дата)	(И.О.Фамилия)

Содержание:
1. Введение4
2. Постановка задачи4
3. Последовательность действий студента по решению задачи4
3.1 Поиск и выбор набора данных
3.2 Разведочный анализ данных
3.3 Заполнение пропусков в данных
3.4 Выбор признаков и кодирование категориальных признаков
3.5 Масштабирование данных
3.6 Построение вспомогательных признаков
3.7 Корреляционный анализ данных
3.8 Выбор метрик для оценки качества моделей
3.9 Выбор моделей для задачи регрессии
3.10 Формирование обучающей и тестовой выборок
3.11 Построение базового решения для моделей без подбора
гиперпараметров
3.12 Подбор гиперпараметров для выбранных моделей
3.13 Повторное обучение моделей с оптимальными гиперпараметрами
4. Выводы
5 Список использованных источников информации

Введение

В данной работе мы занимаемся решением задачи регрессии с использованием выбранного набора данных. Задача состоит в построении моделей машинного обучения, способных предсказывать целевую переменную на основе доступных признаков. В работе используются различные методы и подходы для оптимизации моделей и достижения наилучшего качества предсказаний.

Постановка задачи

Мы выбирали набор данных "Air Quality Dataset" и строим модели регрессии для предсказания целевой переменной. Целью является достижение высокой точности предсказаний и улучшение производительности моделей путем оптимизации гиперпараметров.

Последовательность действий по решению задачи

Мы выполнили следующие шаги для решения задачи регрессии:

- 1. Поиск и выбор набора данных "Air Quality Dataset".
- 2. Проведение разведочного анализа данных для понимания структуры данных.
- 3. Заполнение пропусков в данных, если таковые имеются.
- 4. Выбор подходящих признаков для построения моделей и кодирование категориальных признаков.
- 5. Масштабирование данных для обеспечения одинакового масштаба признаков.
- 6. Формирование вспомогательных признаков, которые могут улучшить качество моделей.
- 7. Проведение корреляционного анализа данных для выявления зависимостей между признаками.
- 8. Выбор метрик для оценки качества моделей, таких как среднеквадратичная ошибка (MSE), средняя абсолютная ошибка (MAE) и коэффициент детерминации (R²).
- 9. Выбор моделей для задачи регрессии, включая Linear Regression, Decision Tree Regressor, Random Forest Regressor, Gradient Boosting Regressor и Bagging Regressor.
- 10. Формирование обучающей и тестовой выборок на основе исходного набора данных.
- 11.Построение базового решения (baseline) для моделей без подбора гиперпараметров.
- 12.Подбор оптимальных гиперпараметров для выбранных моделей с использованием методов кросс-валидации, таких как GridSearchCV.

- 13. Повторное обучение моделей с оптимальными гиперпараметрами и сравнение с базовыми моделями.
- 14. Формирование выводов о качестве моделей на основе выбранных метрик и визуализация результатов.

Заключение

В результате выполнения работы мы получили опыт в выборе, предварительной обработке и построении моделей машинного обучения для задачи регрессии. Оптимизация гиперпараметров и сравнение с базовыми моделями позволили получить значительное улучшение качества предсказаний. Работа показала, что правильный выбор признаков, подходящих моделей и оптимальных гиперпараметров являются важными факторами для достижения высокой точности моделей регрессии.

Список использованных источников информации:

- 1. Air Quality Dataset. [Online].
- 2. Documentation of Scikit-learn Machine Learning in Python. [Online].
- 3. Kaggle. [Online].
- 4. Python Data Science Handbook by Jake VanderPlas. O'Reilly Media, 2016.
- 5. Python for Data Analysis by Wes McKinney. O'Reilly Media, 2017.