Образовательный центр МГТУ им. Н.Э. Баумана

Выпускная квалификационная работа по курсу "Data Science"

Слушатель: Грибанов Андрей Александрович

Тема: Прогнозирование конечных свойств новых материалов (композиционных материалов)

Постановка задачи

- изучить предметную область
- провести разведочный анализ данных
- разделить данные на тренировочную и тестовую выборки
- выполнить препроцессинг (предобаботку)
- выбрать базовую модель и модели для подбора
- сравнить модели с гиперпараметрами по умолчанию
- подобрать гиперпараметры с помощью с помощью поиска по сетке с перекрестной проверкой
- сравнить модели после подбора гиперпараметров и выбрать лучшую
- сравнить качество лучшей и базовой моделей на тестовой выборке
- сравнить качество лучшей модели на тренировочной и тестовой выборке
- разработать приложение

Разведочный анализ данных

X_bp (матрица из базальтопластика):

• признаков: 10 и индекс

• строк: 1023

X_nup (наполнитель из углепластика):

• признаков: 3 и индекс

• строк: 1040

Объединение с типом INNER по индексу, получилось:

• признаков: 13

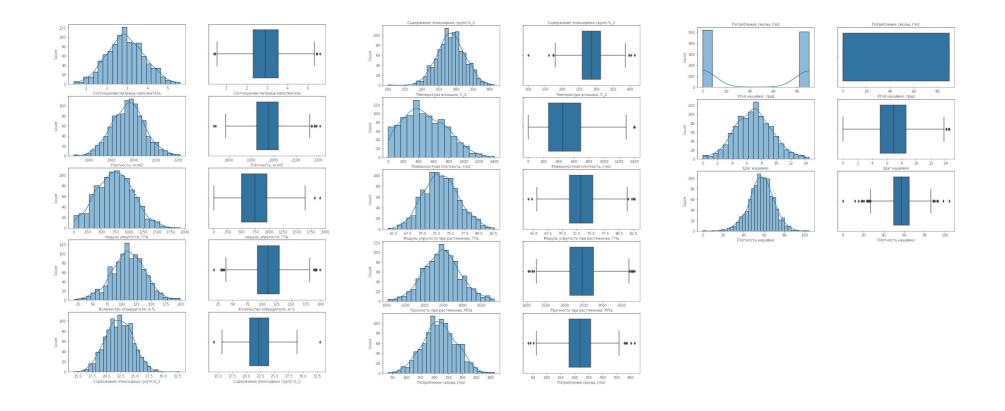
• строк: 1023

Разведочный анализ данных

Название	Файл	Тип	Непустых	Уникальных
		данных	значений	значений
Соотношение матрица-	X_bp	float64	1023	1014
наполнител				
Плотность, кг/м3	X_bp	float64	1023	1013
модуль упругости, ГПа	X_bp	float64	1023	1020
Количество отвердителя, м.%	X_bp	float64	1023	1005
Содержание эпоксидных	X_bp	float64	1023	1004
групп,%_2				
Температура вспышки, С_2	X_bp	float64	1023	1003
Поверхностная плотность,	X_bp	float64	1023	1004
г/м2				
Модуль упругости при	X_bp	float64	1023	1004
растяжении, ГПа				
Прочность при растяжении,	X_bp	float64	1023	1004
МПа				
Потребление смолы, г/м2	X_bp	float64	1023	1003
Угол нашивки, град	X_nup	float64	1023	2
Шаг нашивки	X_nup	float64	1023	989
Плотность нашивки	X_nup	float64	1023	988

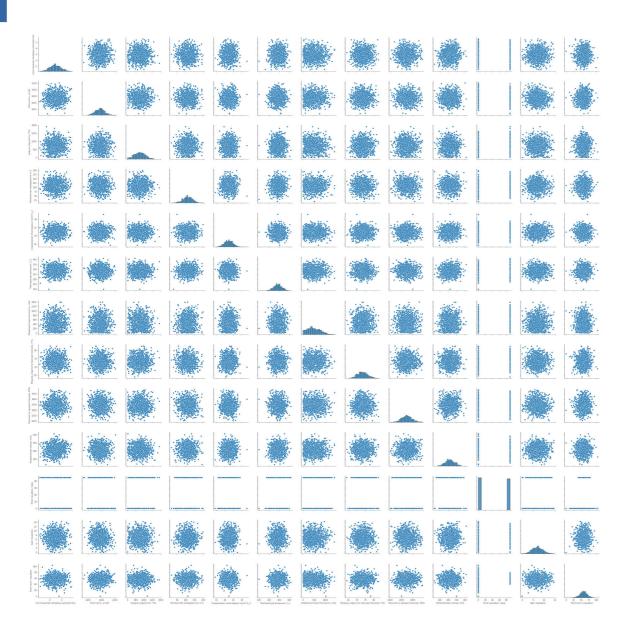
	Среднее	Стандартное	Минимум	Максимум	Медиана	
	_	отклонение	_	,		
Соотношение	2.9304	0.9132	0.3894	5,5917	2.9069	
матрица-наполнитель		0,510-	0.000	0.0527		
Плотность, кг/м3	1975.7349	73.7292	1731.7646	2207.7735	1977.6217	
модуль упругости,	739,9232	330.2316	2.4369	1911.5365	739.6643	
ГПа	737.7232	330.2310	2.430)	1711.5505	737.0043	
Количество	110,5708	28.2959	17.7403	198,9532	110.5648	
отвердителя, м.%	110.5700	20.2737	17.7403	170.7552	110.5040	
Содержание						
эпоксидных групп,	22.2444	2.4063	14.2550	33.0000	22.2307	
%_2						
Температура	285.8822	40.9433	100.0000	413.2734	285.8968	
вспышки, С_2	203.0022	40.5455	100.0000	413.2734	265.6906	
Поверхностная	482,7318	281.3147	0.6037	1399.5424	451.8644	
плотность, г/м2	402.7510	201.5147	0.0037	1377.3424	451.0044	
Модуль упругости	#2.220c	2 1100	64.0541	02 (021	72.2600	
при растяжении, ГПа	73.3286	3.1190	64.0541	82.6821	73.2688	
Прочность при	2466,9228	105 6200	1036.8566	2040 4267	2459.5245	
растяжении, МПа	2400.9228	403.0200	1030.8300	3040.4307	2439.3243	
Потребление смолы,	218.4231	59.7359	33.8030	414.5906	219.1989	
г/м2	210.4231	39./339	33.8030	414.3900	219.1909	
Угол нашивки, град	44.2522	45.0158	0.0000	90.0000	0.0000	
Шаг нашивки	6.8992	2.5635	0.0000	14.4405	6.9161	
Плотность нашивки	57.1539	12.3510	0.0000	103.9889	57.3419	
·						

Гистограммы распределения и диаграммы "ящик с усами"



- Большинство количественные, вещественные, положительные, нормально распределенные
- Угол нашивки категориальный, бинарный

Попарные графики рассеяния точек



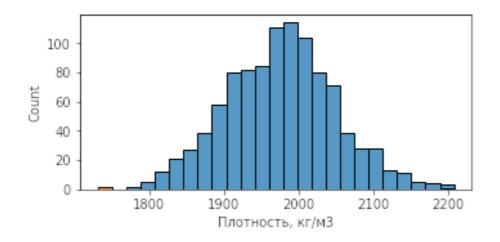
- Выбросы есть
- Зависимостей нет

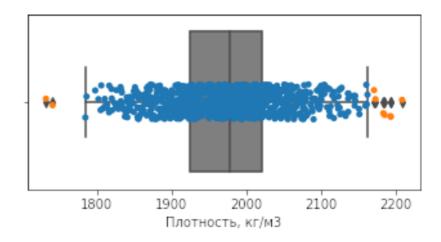
Выбросы

Найдено:

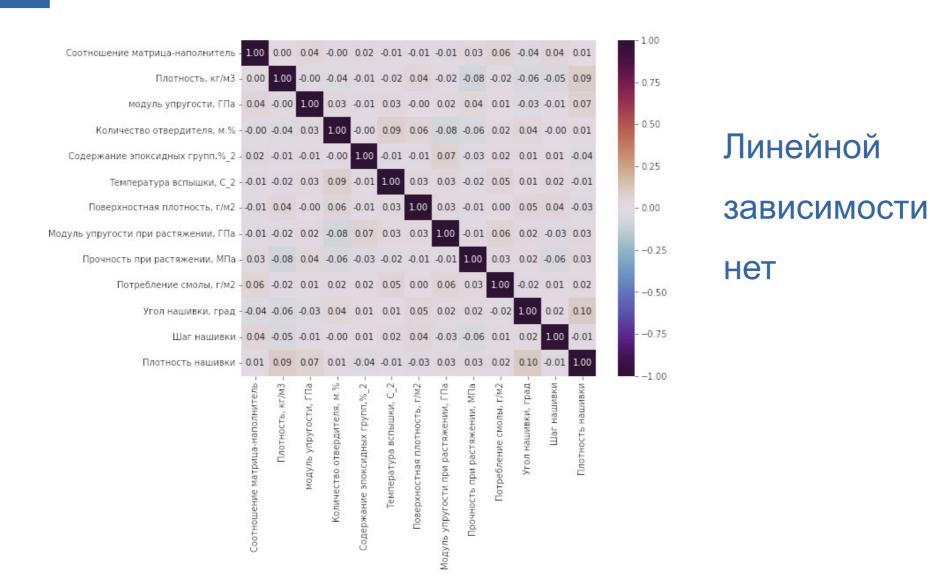
- методом 3-х сигм 24 выброса
- методом межквартильных расстояний 93 выброса

Удалить осталось 1000 строк

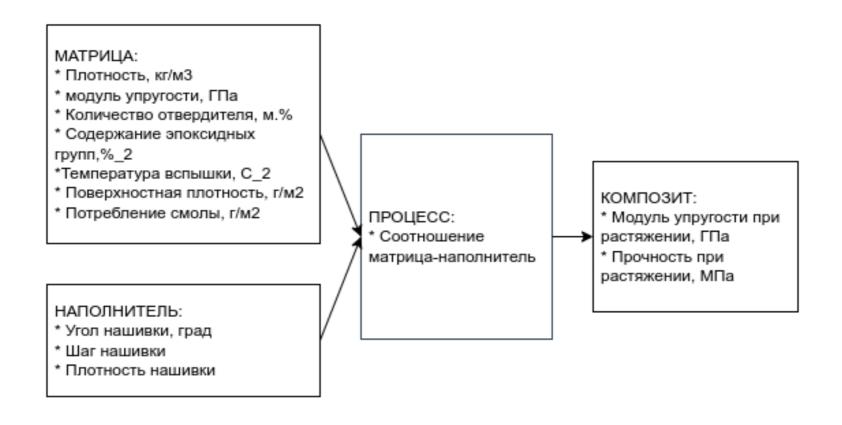




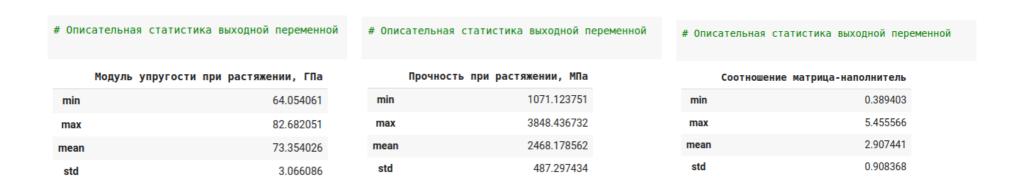
Матрица корреляции



Предметная область: композитные материалы



Выходные переменные



Для каждого признака — отдельная модель

- модуль упругости при растяжении
- прочность при растяжении
- соотношение матрица-наполнитель

Входные переменные

Значения признаков в разных диапазонах => необходим препроцессинг

- разделить на количественные и категориальные
- категориальные («Угол нашивки») OrdinalEncoder список значений стал [0, 1]
- количественные (остальные) StandardScaler
 - матожидание стало 0
 - стандартное отклонение стало 1
- создать объект-препроцесор, сохранить вместе с моделью
 - ~ для train fit_transform
 - для test transform
 - для введенных данных transfom

Метрики качества

- R2 или коэффициент детерминации
- RMSE (Root Mean Squared Error) или корень из средней квадратичной ошибки
- MAE (Mean Absolute Error) или средняя абсолютная ошибка
- MAPE (Mean Absolute Percentage Error) или средняя абсолютная процентная ошибка
- max error или максимальная ошибка данной модели

Модели

- Линейная регрессия
- Лассо (LASSO) и гребневая (Ridge) регрессия
- Метод опорных векторов для регрессии
- Метод k-ближайших соседей
- Деревья решений
- Случайный лес
- Градиентный бустинг
- Нейронная сеть

Модель для модуля упругости при растяжении

Значения выхода от 64 до 83

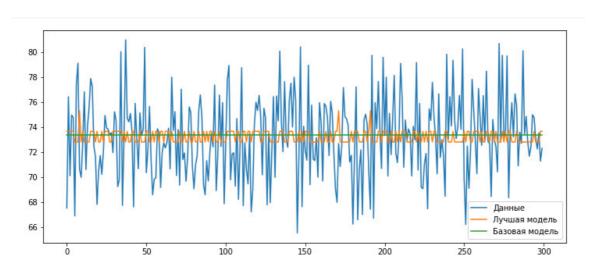
По умолчанию →

После подбора гиперпараметров ↓

	R2	RMSE	MAE	MAPE	max_error
DummyRegressor	-0.021502	-3.059339	-2.465060	-0.033641	-8.053111
LinearRegression	-0.022620	-3.059379	-2.464305	-0.033641	-8.139731
Ridge	-0.022538	-3.059264	-2.464226	-0.033640	-8.139352
Lasso	-0.021502	-3.059339	-2.465060	-0.033641	-8.053111
SVR	-0.037763	-3.082058	-2.472179	-0.033767	-8.146369
KNeighborsRegressor	-0.197298	-3.312241	-2.624624	-0.035795	-8.876770
DecisionTreeRegressor	-1.229594	-4.485293	-3.545377	-0.048431	-12.178495
RandomForestRegressor	-0.061516	-3.117096	-2.485271	-0.033934	-8.457280

	R2	RMSE	MAE	MAPE	max_error
Ridge(alpha=480, solver='lsqr')	-0.013299	-3.046623	-2.455526	-0.033517	-8.071899
Lasso(alpha=0.15)	-0.019048	-3.055423	-2.459921	-0.033574	-8.102101
SVR(C=0.015, kernel='linear')	-0.016521	-3.052020	-2.456808	-0.033549	-8.140634
KNeighborsRegressor(n_neighbors=25)	-0.030786	-3.074728	-2.461113	-0.033581	-8.031419
$Decision Tree Regressor (criterion = 'absolute_error', max_depth = 2, max_features = 10, random_state = 3128, splitter = 'random')$	-0.009281	-3.041407	-2.435050	-0.033185	-8.004156
RandomForestRegressor(bootstrap=False, criterion='absolute_error', max_depth=4, max_features=2, random_state=3128)	-0.015396	-3.049810	-2.446070	-0.033369	-8.275716

Модель для модуля упругости при растяжении



	R2	RMSE	MAE	MAPE	max_error
Базовая модель	-0.001377	-3.222954	-2.577796	-0.035319	-7.800690
Лучшая модель (дерево решений)	-0.035776	-3.277844	-2.610243	-0.035707	-8.152045
	R2	RMSE	MAE	MAPE	max_error
Модуль упругости, тренировочный					

Модуль упругости, тестовый

-0.035776 -3.277844 -2.610243 -0.035707

-8.152045

Модель для прочности при растяжении

Значения выхода от 1071 до 3849

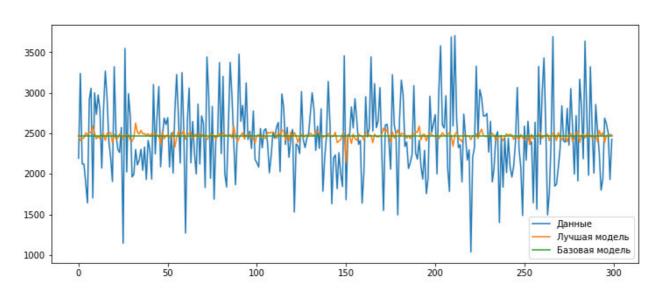
По умолчанию →

После подбора гиперпараметров ↓

	R2	RMSE	MAE	MAPE	max_error
DummyRegressor	-0.012988	-484.654884	-385.827028	-0.169931	-1228.780064
LinearRegression	-0.022969	-487.063246	-388.303827	-0.170559	-1249.517419
Ridge	-0.022896	-487.046319	-388.290667	-0.170555	-1249.460177
Lasso	-0.021388	-486.695829	-387.988314	-0.170448	-1248.210674
SVR	-0.011952	-484.429045	-385.715018	-0.169382	-1232.355369
DecisionTreeRegressor	-1.187233	-702.791415	-555.350332	-0.238620	-1927.849316
GradientBoostingRegressor	-0.084580	-500.230316	-398.052645	-0.174164	-1312.873325

	R2	RMSE	MAE	MAPE	max_error
Ridge(alpha=990, solver='sparse_cg')	-0.010764	-484.199853	-385.891069	-0.169828	-1233.196571
Lasso(alpha=50)	-0.012988	-484.654884	-385.827028	-0.169931	-1228.780064
SVR(C=0.2)	-0.012246	-484.489867	-385.724279	-0.169413	-1232.341495
$Decision Tree Regressor (criterion = 'poisson', max_depth = 3, max_features = 6, random_state = 3128, splitter = 'random')$	-0.009440	-483.713960	-384.045197	-0.169031	-1244.359901
GradientBoostingRegressor(max_depth=1, max_features=1, n_estimators=50, random_state=3128)	-0.005486	-483.026609	-385.268908	-0.169409	-1231.878292

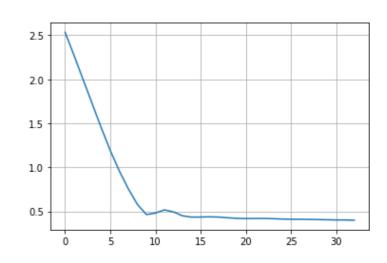
Модель для прочности при растяжении

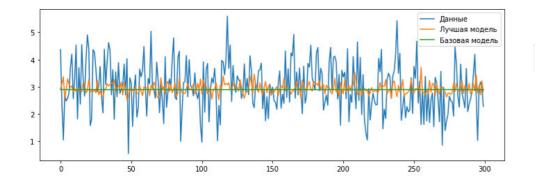


	R2	RMSE	MAE	MAPE	max_error
Базовая модель	-0.000531	-479.694153	-375.066608	-0.165566	-1431.321957
Лучшая модель (градиентный бустинг)	0.004028	-478.600202	-376.647056	-0.166046	-1384.841404

	R2	RMSE	MAE	MAPE	max_error
Прочность при растяжении, тренировочный	0.057141	-472.832206	-374.670333	-0.164825	-1383.885510
Прочность при растяжении, тестовый	0.004028	-478.600202	-376.647056	-0.166046	-1384.841404

MLPRegressor из библиотеки sklearn





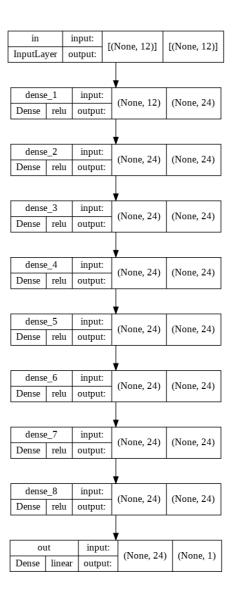
	R2	RMSE	MAE	MAPE	max_error	
DummyRegressor	-0.011269	-0.911261	-0.737067	-0.299795	-2.684301	
MLPRegressor	-0.052842	-0.929803	-0.751262	-0.306957	-2.790557	

Значения выхода от 0.39 до 5.46

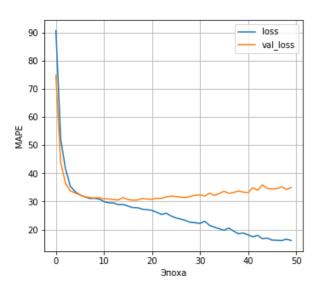
Нейросеть из библиотеки tensorflow

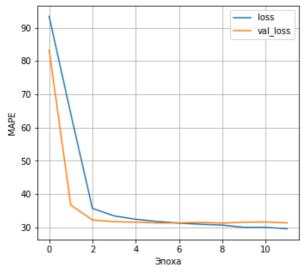
Layer (type)	0utput	Shape	Param #
dense_1 (Dense)	(None,	24)	312
dense_2 (Dense)	(None,	24)	600
dense_3 (Dense)	(None,	24)	600
dense_4 (Dense)	(None,	24)	600
dense_5 (Dense)	(None,	24)	600
dense_6 (Dense)	(None,	24)	600
dense_7 (Dense)	(None,	24)	600
dense_8 (Dense)	(None,	24)	600
out (Dense)	(None,	1)	25

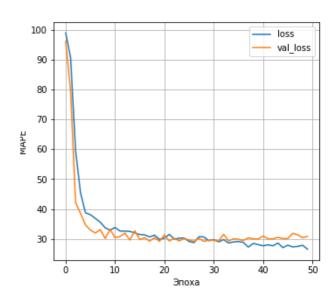
Total params: 4,537 Trainable params: 4,537 Non-trainable params: 0

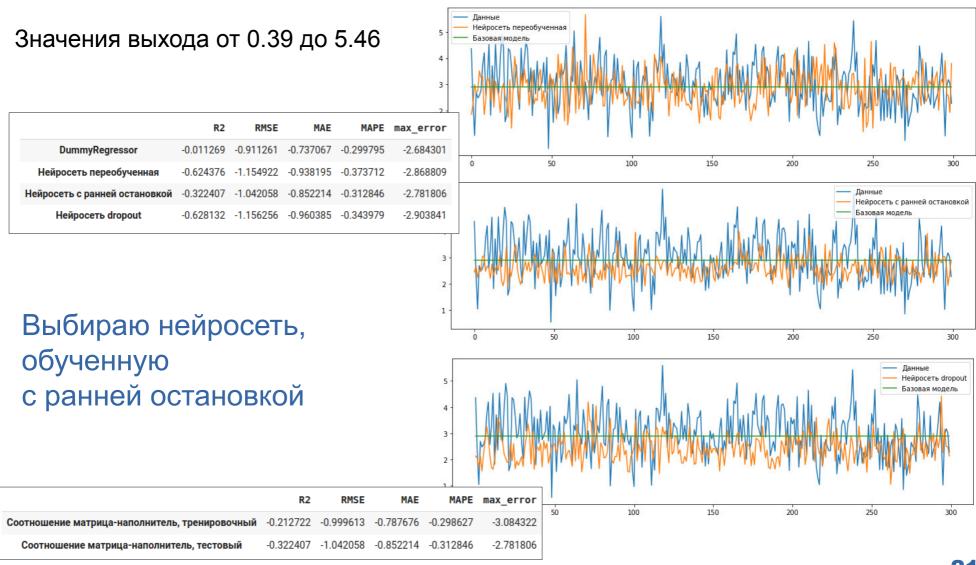


Обучение нейросети Борьба с переобучением: ранняя остановка Борьба с переобучением: Dropout

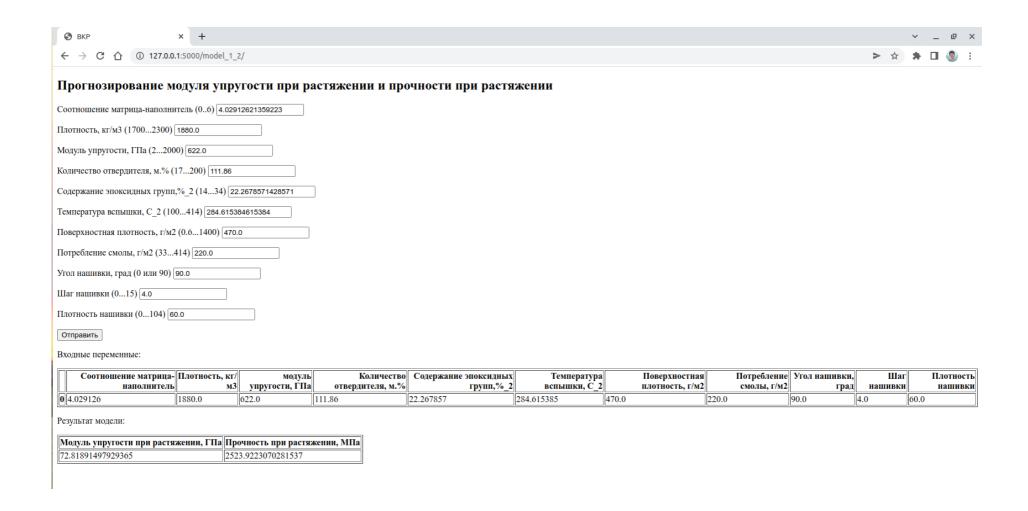




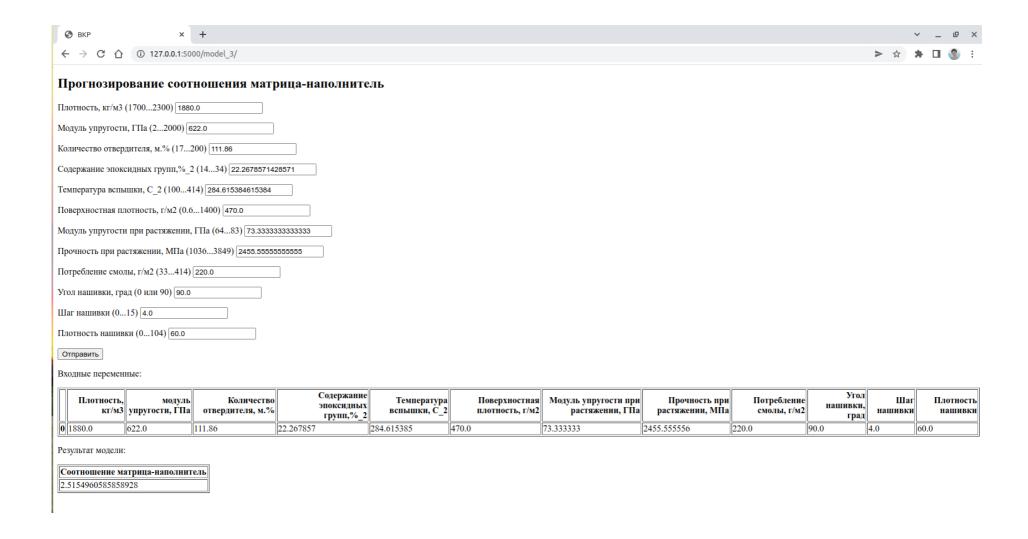




Разработка веб-приложения



Разработка веб-приложения



Результаты

Задача не решена

Дальнейшие поиски решения могли бы включать:

- проконсультироваться у экспертов
- уточнить постановку задачи
- исследовать сырые данные
- провести отбор признаков и уменьшение размерности
- поэкспериментировать с градиентным бустингом
- углубиться в нейросети

Спасибо за внимание!