

МОСКОВСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ ИМЕНИ Н.Э. БАУМАНА (НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ)

Выпускная квалификационная работа бакалавра

Метод прогнозирования временных рядов на фондовом рынке

Студент: Ахметов Карим

Группа: ИУ7-83Б

Руководитель: Филиппов Михаил Владимирович

Цель: исследовать существующие решения, разработать на их основе комбинированный метод прогнозирования временных рядов на фондовом рынке.

Задачи:

- Описать основные понятия предметной области и обозначить проблему;
- Провести анализ существующих методов и средств прогнозирования временных рядов;
- Отобрать наиболее удовлетворяющие параметрам эффективности методы;
- Разработка комбинированного метода на основе отобранных методов;
- Разработка программного обеспечения, реализующего комбинированный метод;
- Исследовать эффективность разработанного комбинированного метода.

Актуальность

- Анализ и прогнозирование котировок акций;
- Вспомогательный инструмент для принятия решений инвестором/трейдором;
- Потенциально применим для предсказания временных рядов любой другой предметной области.

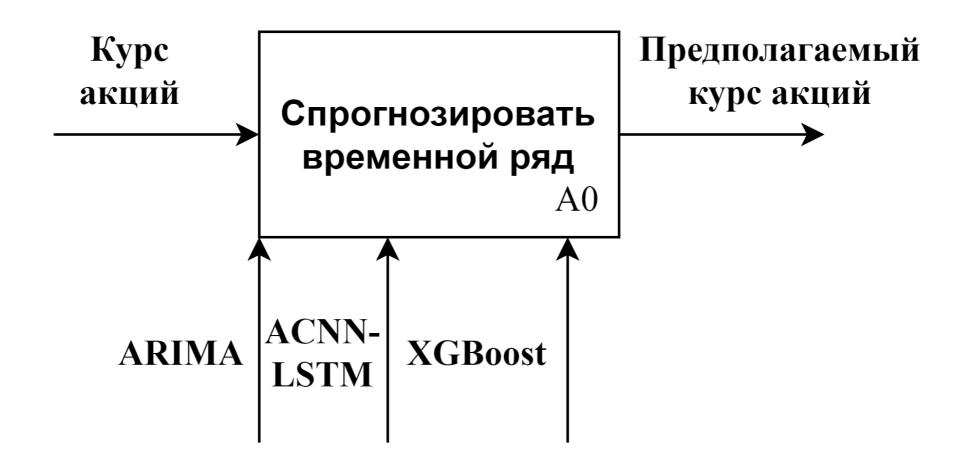
Анализ существующих решений

Решение Критерии	Методы на основе детерминирован ного хаоса	Алгоритм адаптивной фильтрации	Нейросетевые модели и методы	Авторегрессионные модели и методы
Простота	-	-	-	+
Множество примеров применения	_	-	+	+
Адаптивность	+	+	+	-
Прозрачность моделирования	-	-	-	+

Задействованные методы в разработке комбинированного метода

- ARIMA модель для предварительной обработки;
- Сверточная нейронная сеть на основе механизма внимания в качестве кодировщика;
- Долгая краткосрочная память в качестве декодировщика;
- XGboost для тонкой настройки/дообучения.

Функциональная модель метода в виде IDEF0 — диаграммы уровня A0



Функциональная модель метода в виде IDEF0 — диаграммы уровня A1-A6

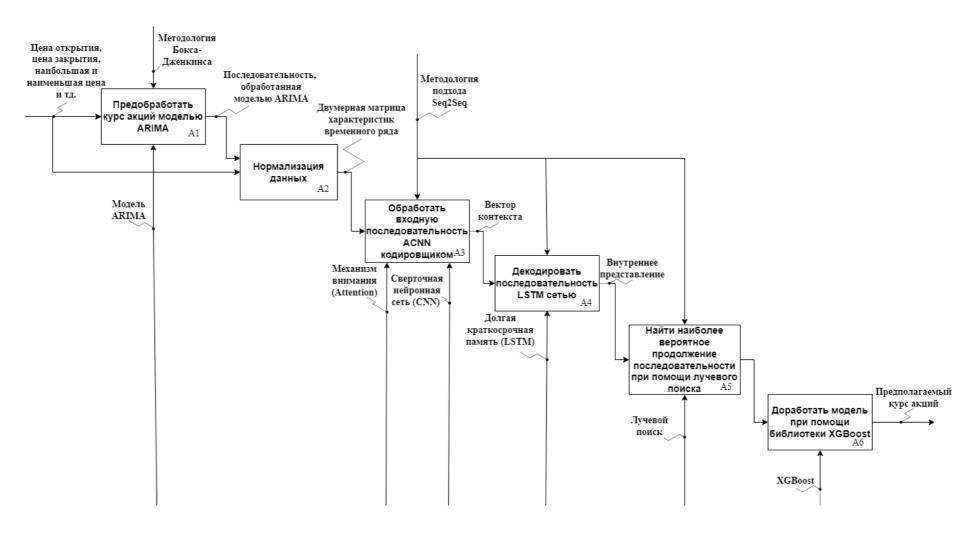
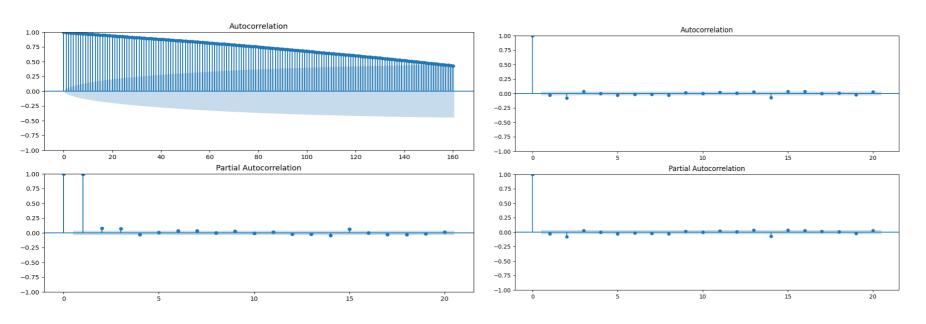
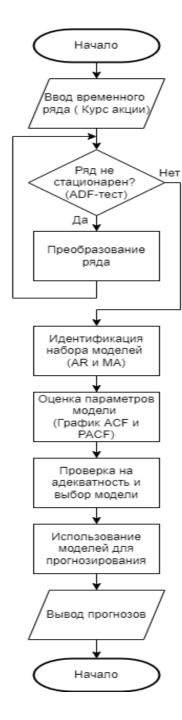


Схема алгоритма, реализующего метод Бокса - Дженкинса (ARIMA)

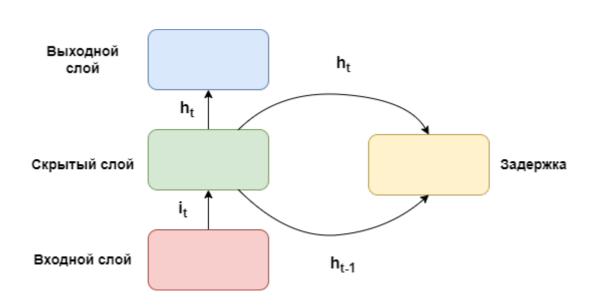


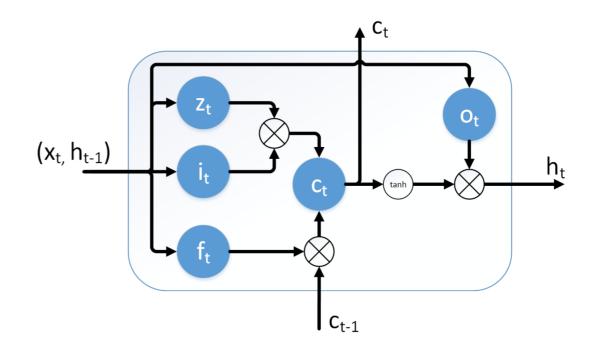
АСГ и РАСГ график исходной последовательности

АСГ и РАСГ график разницы первого порядка



Долгая краткосрочная память

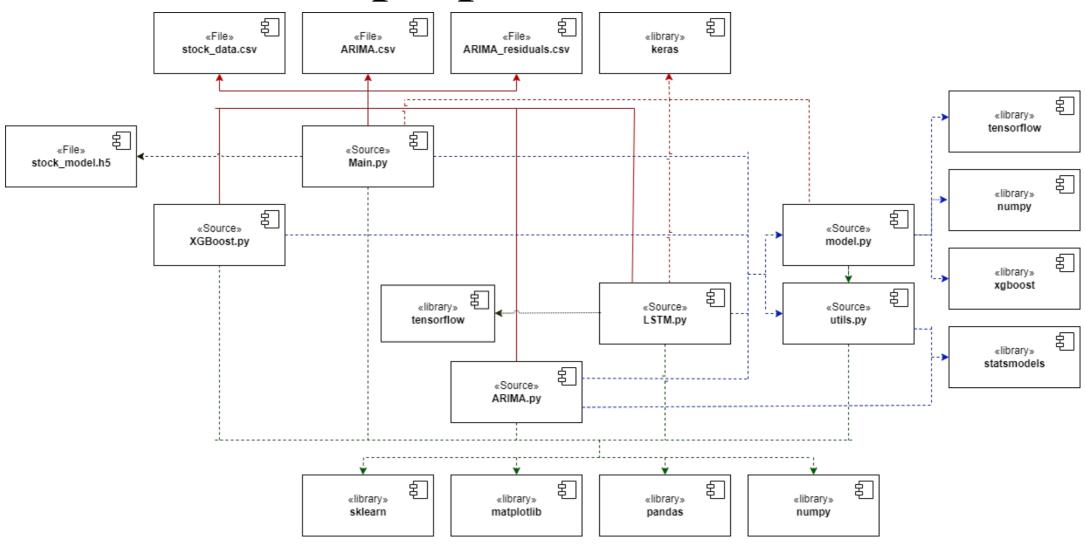




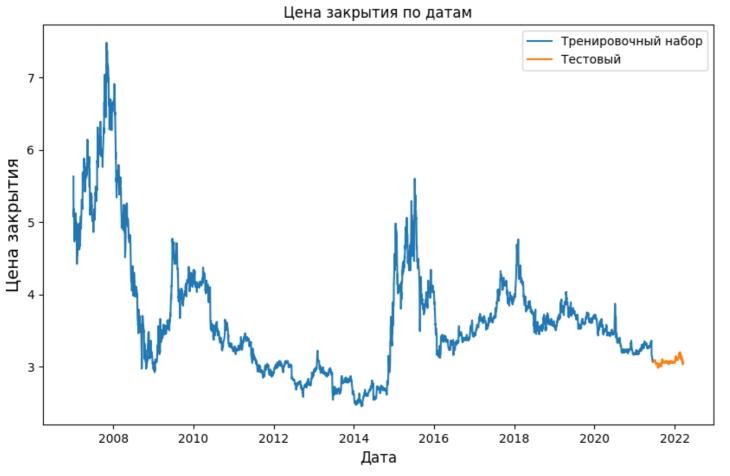
RNN блок

LSTM блок

Схема разработанного ПО



Используемые данные

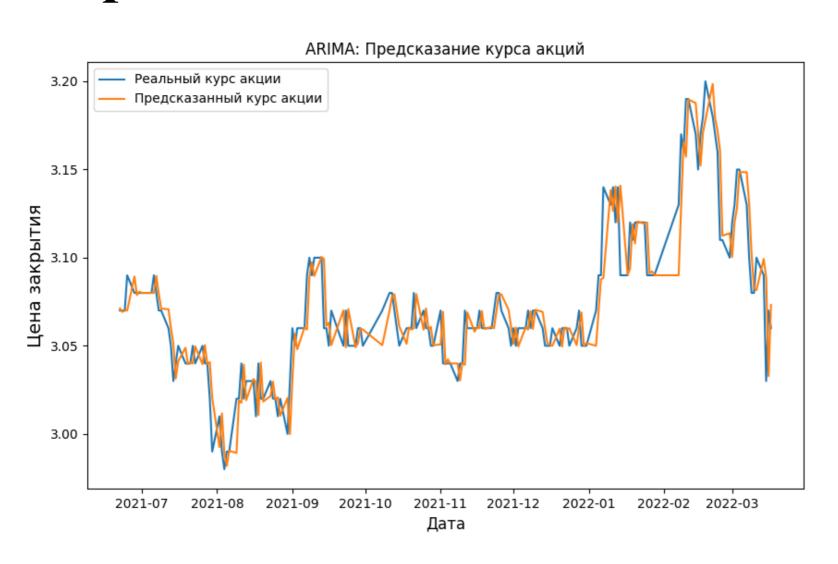


Курс акций Bank of China

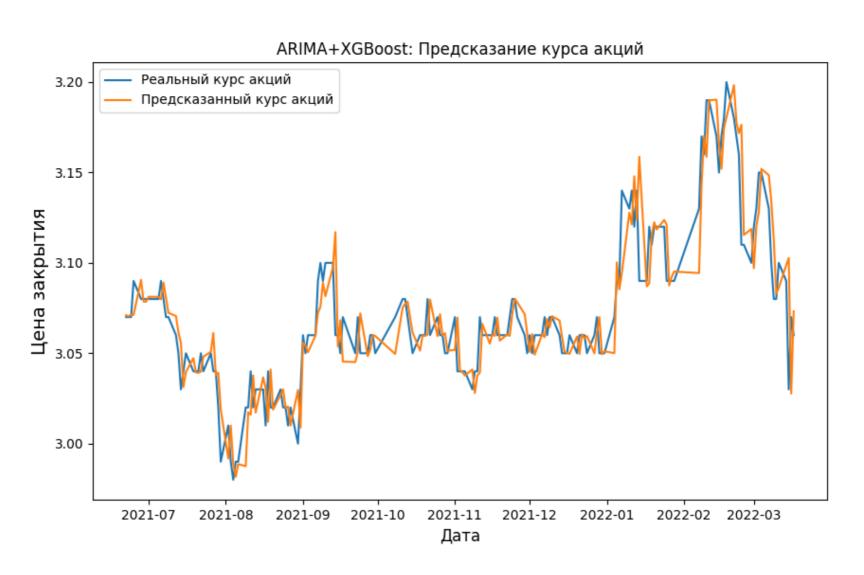


Преобразования перед нейросетевым модулем

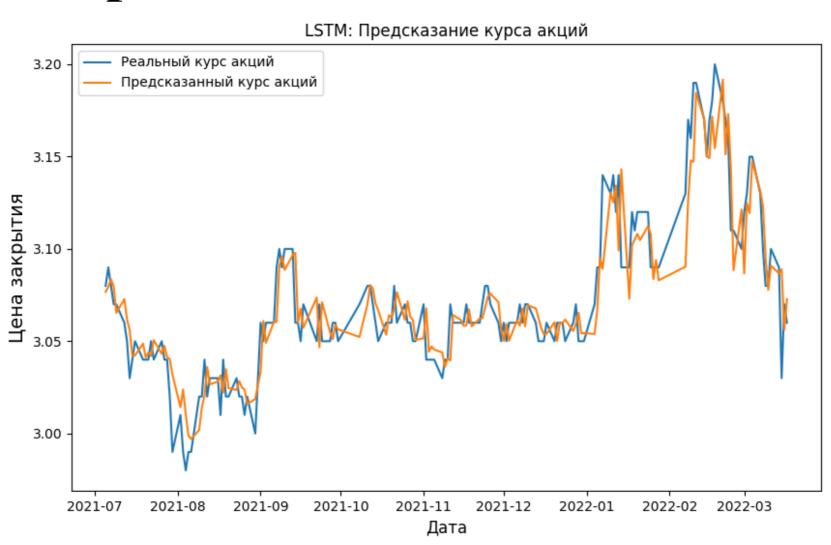
Предсказания модели ARIMA



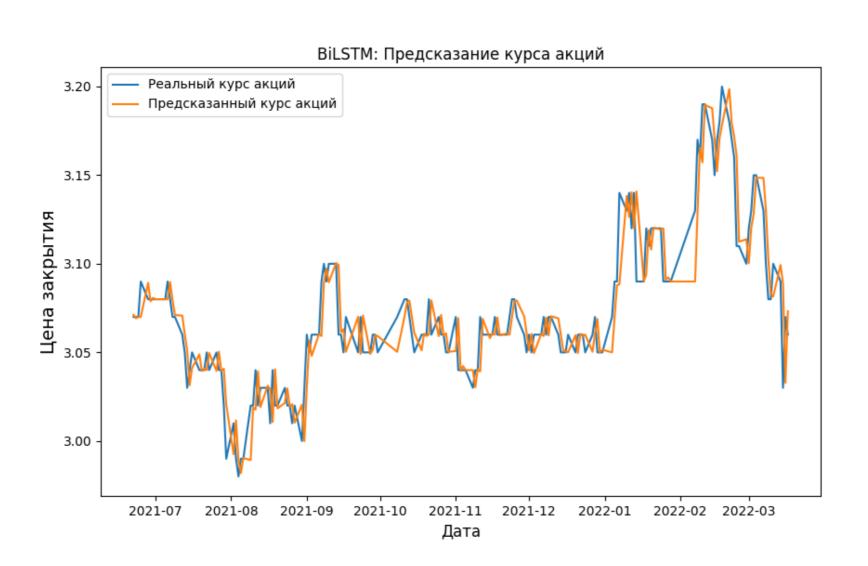
Предсказания модели ARIMA+XGBoost



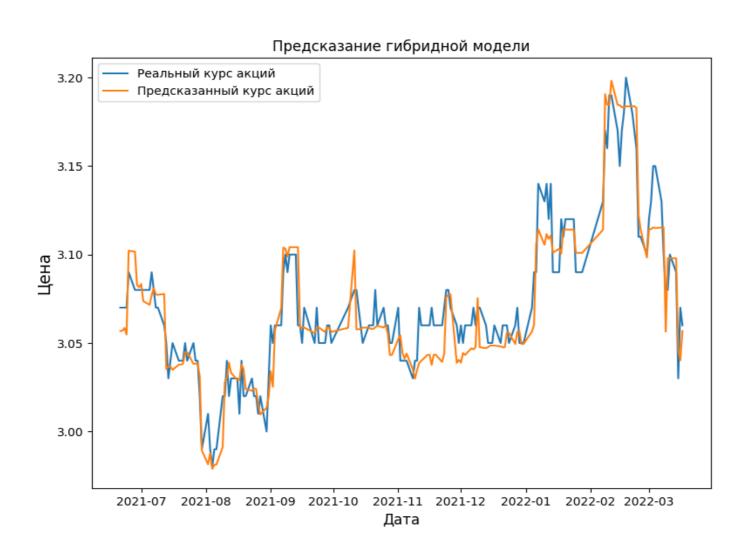
Предсказания модели LSTM



Предсказания модели BiLSTM



Предсказания комбинированной модели



Сравнение эффективности комбинаций разработанных молелей

Предобучение	Дообучение	MSE	RMSE	MAE	R2
		0.00057	0.02734	0.02368	0.74402
	XGBoost	0.00031	0.01755	0.01223	0.82405
SL-LSTM	SL-LSTM	0.00045	0.02282	0.01960	0.79434
ML-LSTM	ML-LSTM	0.00031	0.01720	0.01265	0.82351
BiLSTM	BiLSTM	0.00027	0.01652	0.01201	0.84210
BiLSTM	XGBoost	0.00024	0.01605	0.01187	0.86301
CNN-BiLSTM	XGBoost	0.00022	0.01529	0.01145	0.87720
ACNN-BiLSTM	XGBoost	0.00020	0.01424	0.01126	0.88342

Заключение

На пути к достижению цели были решены следующие задачи:

- Описаны основные понятия предметной области и обозначена проблема;
- Проведен анализ существующих методов и средств прогнозирования временных рядов;
- Отобраны наиболее удовлетворяющие параметрам эффективности методы;
- Разработан комбинированный метод на основе отобранных методово;
- Разработано программное обеспечение, реализующее комбинированный метод;
- Исследована эффективность разработанного комбинированного метода.