Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего профессионального образования «Московский физико-технический институт (государственный университет)» Факультет Аэрофизики и Космических Исследований Кафедра Логистические Системы и Технологии

КУЗЬМИНА Антонина Ильинична

Математическое моделирование конвейера принятия торговых решений трейдером фондовой биржи

ДИПЛОМНАЯ РАБОТА

Научный руководитель:

Содержание

Введение	4
Глава 1. Постановка задач	9
1.1. Необходимые термины	9
1.2. Этапы конвейера принятия решений трейдером фон-	
довой биржи	11
1.3. Постановка задач	13
1.3.1. Задача поиска известного паттерна в истории	
котировок	13
1.3.2. Задача кластеризации в пространстве фраг-	
ментов историй торгов	13
1.3.3. Задача построения эффективной торговой стра-	
тегии	13
Глава 2. Теоретическое введение	13
2.1. Алгоритм динамического искажения времени	13
2.1.1. Базовый алгоритм динамического искажения	
времени	13
$2.1.2.~\mathrm{A}$ лгоритм derivative dynamic time warping	13
2.1.3. Метрики расстояния	13
2.2. Алгоритмы кластеризации	14
2.2.1. Примеры задач кластеризации	14
2.2.2. Эвристические графовые алгоритмы класте-	
ризации	14
2.2.3. Статистические алгоритмы кластеризации	14

2.2.4. Алгоритмы иерархической кластеризации	14
2.2.5. Самоорганизующиеся карты Кохонена	14
Глава 3. Численные эксперименты	14
3.1. Поиск паттерна в истории котировок	14
3.2. Кластеризация фрагментов историй котировок	14
3.3. Построение полностью автоматизированной торговой	
стратегии	14
Заключение	14
Список литературы	14

Введение

В последнее время большое количество людей занимается торговлей на бирже — по некоторым оценкам, около 800 тысяч человек. О популярности этой сферы деятельности свидетельствует также и объем торгов на московской бирже, растущий день ото дня и составивший 4.65 трлн рублей 16 декабря 2014 года.

В то же время, игра на бирже является очень рискованным видом деятельности — до 80 участников торгов терпят убытки. Поэтому трейдер никогда не принимает решений по наитию, а всегда использует холодный расчет. Вследствие этого, как правило, большинство торговых стратегий довольно легко формализуемы.

Автоматические торговые системы имеют большое количество преимуществ по сравнению с трейдером-человеком. Самые значительные из них заключаются в следующем:

- Торговый робот может торговать круглосуточно, не отвлекаясь на еду и сон.
- Торговый робот не отнимает ценное время человека можно запустить одновременно несколько роботов и, в то же время, заниматься созданием новых стратегий.
- Торговый робот принимает все решения в строгом соответствии с логикой алгоритма, он готов терпеть просадки и не берет на себя лишний риск, что очень важно в условиях высоковолатильного рынка.

• Торговый робот способен принимать решения гораздо быстрее любого человека — если трейдеру для совершения сделки требуется не менее 0.5 секунды, робот способен совершить сделку уже через 2-3 мкс.

Объектом исследования в данной работе является конвейер принятия решений трейдером фондовой биржи.

Основной целью данной работы является разработка математической модели конвейера принятия решений трейдером фондовой биржи, а также ее практическая реализация и проверка на реальных данных как всей моделирующей программы в целом, так и ее отдельных частей.

Для достижения цели настоящей работы поставлены следующие задачи:

- Исследование существующих методов моделирования работы трейдера.
- Исследование существующих открытых источников финансовой информации (котировок различных активов, а также торговых индикаторов) и принятие решения. об использовании этих данных для построения и тестирования модели конвейера принятия торговых решений трейдером фондовой биржи
- Исследование существующих открытых источников информации о фигурах технического анализа для использования этих данных при построении модели.
- Изучение существующей научной литературы по вопросу поиска

известных паттернов в истории котировок финансовых инструментов.

- Выбор метрик расстояния между свечами для использования при реализации алгоритма динамического искажения времени.
- Реализация алгоритма динамического искажения времени для поиска известного паттерна в истории котировок торгового инструмента в среде программирования Microsoft Visual Studio с использованием языка программирования С#.
- Тестирование программы поиска известного паттерна в истории котировок торгового инструмента на реальных исторических данных с использованием методов модульного и функционального тестирования.
- Определение качества работы программы поиска известного паттерна на реальных исторических данных посредством проведения слепого исследования, а также сравнение достигнутого уровня качества работы при использовании различных метрик расстояния.
- Изучение существующих методов кластерного анализа.
- Реализация различных методов кластеризации для поиска новых паттернов в истории котировок финансовых инструментов в среде программирования Microsoft Visual Studio с использованием языка программирования С#.
- Тестирование программы поиска новых паттернов в истории котировок торгового инструмента с применением алгоритмов кластери-

зации на реальных исторических данных с использованием методов модульного и функционального тестирования.

- Определение качества работы программы поиска новых паттернов в истории котировок торгового инструмента с применением алгоритмов кластеризации на реальных исторических данных посредством проведения слепого исследования, а также сравнение качества работы различных методов кластеризации между собой.
- Реализация торговой системы, основанной на использовании найденных фигур технического анализа, в среде программирования Microsoft Visual Studio с использованием языка программирования С#.
- Тестирование торговой системы, основанной на использовании найденных фигур технического анализа, на реальных исторических данных и определение важнейших параметров этой торговой системы (прибыль, просадка и тд.).
- Реализация алгоритма-советника для торговой платформы MetaTrader для проверки торговой системы на демо-счете в режиме реального времени.

Теоретической основой исследования явились положения и концепции, представленные в работах отечественных и зарубежных авторов по проблемам:

• Численной оптимизации.

- Поиска паттернов во временных рядах.
- Алгоритма динамического искажения времени.
- Классической и вероятностной постановки задач машинного обучения.
- Эвристических, статистических и иерархических методов кластеризации, в том числе, с использованием нейронных сетей.
- Переобучения и мультиколлинеарности, а также методам борьбы с этими проблемами: регуляризации, выделению главных компонент и др.
- Сравнения качества работы различных алгоритмов машинного обучения.
- Технического анализа.

Вопросы, рассматриваемые в данной работе, нашли отражение в трудах таких классических авторов, как Колмогоров, Вапник, Червоненкис, Закс и Стоун.

Среди современных ученых схожими проблемами занимаются Воронцов, Горбань, Халл, Алексис, Бушерон, Тибширани, Руммельхарт, Носедал, Райт, Куликов.

Работа состоит из введения, трех глав, заключения и списка литературы.

В первой главе приведены экономические термины, необходимые для понимания работы, описаны этапы конвейера принятия решений трейде-

ром фондовой биржи, а также приведена формальная постановка задач, рассматривающихся в работе.

Вторая глава представляет собой теоретическое введение к описанию экспериментов, проведенных в рамках данной работы. В нем описаны алгоритмы, примененные при написании программы: алгоритм динамического искажения времени (а также его модификация, алгоритм derivative dynamic time warping, и используемые метрики расстояния в пространстве историй котировок) и алгоритмы кластеризации (эвристические, статистические и иерархические методы кластеризации, а также самоорганизующиеся карты Кохонена). Приведены основные теоремы, связанные с гарантиями сходимости используемых методов.

В третьей главе описываются результаты, полученные в ходе практической реализации алгоритмов и тестирования их на реальных исторических данных.

Глава 1. Постановка задач

1.1. Необходимые термины

Ниже приведены определения финансовых терминов, использующиеся в работе.

Актив — некоторая сущность, которая может быть куплена или продана в любой момент времени по цене, соответствующей этому моменту времени. Цены покупки и продажи актива в один и тот же момент времени не обязаны совпадать.

Тик — сделка купли-продажи, произошедшая на бирже. Характеризуется моментом времени, ценой и объемом. Объем сделки - количество элементарных единиц актива, которые были проданы продавцом и куплены покупателем.

Свеча— элемент данных, представляющий собой консолидированную информацию об изменении цены актива в некоторый промежуток времени. Как правило, свеча включает в себя 4 величины: цену открытия интервала (цена первого тика из временного интервала), цену закрытия (цена последнего тика из временного интервала), а также максимальную и минимальную цены тиков из рассматриваемого временного интервала. Нередко также в состав свечи включают общий объем всех сделок, произошедших в течение рассматриваемого промежутка времени, однако в данной работе эта величина не используется.

Торговая система— алгоритм, совершающий сделки на бирже по определенным математическим правилам. Может иметь параметры, влияющие на поведение системы.

C dелка nокупки aкmива — сделка по покупке-продаже актива, в которой рассматриваемая торговая система выступает в качестве покупателя.

Сделка продажи актива — сделка по покупке-продаже актива, в которой рассматриваемая торговая система выступает в качестве продавца.

Закрытая сделка— пара сделок с совпадающими объемами, состоящая из сделки по покупке актива и сделки по продаже актива.

Ряд данных — последовательность данных о цене актива за определенный промежуток времени. Как правило, включает в себя информа-

цию обо всех свечах этого актива за данный промежуток времени.

Прибыль закрытой сделки— разность цен сделок продажи и покупки этой закрытой сделки, умноженная на объем этих сделок.

Прибыль торговой системы за некоторый интервал времени. Обозначим n общее число закрытых сделок торговой системы за рассматриваемый период. Обозначим $p_i,\ i=1,...,n$ прибыль i-ой закрытой сделки. Тогда прибылью торговой системы называется величина $profit=\sum_{i=1}^n p_i.$

Просадка торговой системы за некоторый интервал времени. Обозначим n общее число закрытых сделок торговой системы за рассматриваемый период. Обозначим $p_i,\ i=1,...,n$ прибыль i-ой закрытой сделки. Тогда просадкой торговой системы называется величина

$$drawdown = \max_{i=1,...,n} \left(\max_{k=1,...,i} \sum_{j=1}^{k} p_j - \sum_{j=1}^{i} p_j \right)$$

Функционал качества торговой системы— некоторая функция, характеризующая качество торговой системы. Как правило, для ее вычисления используется последовательность закрытых сделок торговой системы. Типичные примеры функционала качества— profit и profit/drawdown.

1.2. Этапы конвейера принятия решений трейдером фондовой биржи

В данной работе рассматривается трейдер фондовой биржи, принимающий торговые решения на основе фигур технического анализа. Конвейер принятия решений в этом случае включает в себя следующие этапы:

1. Поиск закономерностей фондового рынка

- (а) Выделение типичных фигур технического анализа
- (b) Определение информативности каждой фигуры технического анализа

2. Создание торговой стратегии

- (a) Поиск фигур технического анализа в биржевых данных в режиме реального времени
- (b) Принятие торгового решения и совершение сделки
- (с) Оптимизация торговой стратегии
- (d) Запуск автоматической торговой системы

В данной работе рассматриваются все этапы этого конвейера, однако основное внимание уделяется трем задачам: задаче поиска известного паттерна в истории котировок, задаче кластеризации в пространстве
фрагментов историй котировок и задаче автоматизированного построения эффективной торговой стратегии.

1.3. Постановка задач

- 1.3.1. Задача поиска известного паттерна в истории котировок
- 1.3.2. Задача кластеризации в пространстве фрагментов историй торгов
- 1.3.3. Задача построения эффективной торговой стратегии

Глава 2. Теоретическое введение

- 2.1. Алгоритм динамического искажения времени
- 2.1.1. Базовый алгоритм динамического искажения времени
- 2.1.2. Алгоритм derivative dynamic time warping
- 2.1.3. Метрики расстояния

- 2.2. Алгоритмы кластеризации
- 2.2.1. Примеры задач кластеризации
- 2.2.2. Эвристические графовые алгоритмы кластеризации
- 2.2.3. Статистические алгоритмы кластеризации
- 2.2.4. Алгоритмы иерархической кластеризации
- 2.2.5. Самоорганизующиеся карты Кохонена

Глава 3. Численные эксперименты

- 3.1. Поиск паттерна в истории котировок
- 3.2. Кластеризация фрагментов историй котировок
- 3.3. Построение полностью автоматизированной торговой стратегии

Заключение

Список литературы