Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «Московский политехнический университет», Московский Политех

ОТЧЕТ

по проектной деятельности Проект по алгоритмической торговле "AlgoTrade"

Выполнили:
 Студенты группы 233-321
 Насыров Булат Ильшатович
 Зазуля Никита Владиславович
 Иванов Валерий Александрович
 Пухов Юрий Евгеньевич
 Силина Анастасия Артемовна
 Гафуров Раиль Ильдарович
Баратов Зухриддин Фахриддин угли

Содержание

1 АКТУАЛЬНОСТЬ ПРОЕКТА	2
2 ПРОБЛЕМАТИКА ПРОЕКТА	5
3 ЦЕЛЬ И ЗАДАЧИ ПРОЕКТА	6
4 ЦЕЛЕВАЯ АУДИТОРИЯ	7
5 СТЕЙКХОЛДЕРЫ ПРОЕКТА	8
6 АНАЛИЗ РЫНКА И КОНКУРЕНТОВ	9
7 ПРОДУКТОВЫЙ РЕЗУЛЬТАТ	15
8 КАЛЕНДАРНЫЙ ПЛАН ПРОЕКТА	19
9 РЕСУРСНЫЙ ПЛАН ПРОЕКТА	26
10 РИСКИ ПРОЕКТА	30
11 SWOT - АНАЛИЗ ПРОЕКТА	35
12 ПЕРСПЕКТИВЫ ПРОЕКТА	37
13 ЭКОНОМИЧЕСКОЕ ОБОСНОВАНИЕ ПРОЕКТА	40
Используемые источники	
Приложения	

1 Актуальность проекта

алгоритмической торговле на финансовых рынках остается актуальным И востребованным современном мире. собой Алгоритмическая торговля представляет использование компьютерных программ ДЛЯ выполнения торговых операций финансовых рынках с использованием предварительно заданных правил и стратегий.

- Алгоритмические торговые системы способны реагировать на изменения рыночных условий мгновенно и выполнить огромное количество сделок за короткое время. Это позволяет трейдерам получать прибыль даже при быстро изменяющихся рыночных условиях.
- Алгоритмическая торговля исключает влияние эмоций и субъективных решений трейдера, что может привести к более стабильным и предсказуемым результатам.
- Алгоритмические системы позволяют автоматизировать торговлю и оптимизировать стратегии на основе большого объема данных и аналитики.
- С постоянным развитием технологий и доступом к большим объемам данных алгоритмическая торговля становится все более точной и эффективной.

Однако стоит помнить, что алгоритмическая торговля также ставит перед собой вызовы, такие как необходимость постоянного мониторинга и обновления стратегий, а также риски, связанные с высокой волатильностью рынка и возможностью технических сбоев.

Согласно данным от центрального банка РФ на 2023 год:

"В 2023 г. количество клиентов брокеров продолжало расти благодаря высокому интересу населения к фондовому рынку и увеличению доходов

населения. Несмотря на постепенное насыщение клиентской базы брокеров, темпы роста ускорились в конце года в условиях повышенных инфляционных ожиданий, ослабления рубля и роста фондового индекса. Суммарное количество клиентов (по всем участникам, включая повторные счета у разных брокеров) по итогам IV квартала 2023 г. выросло до 39 млн лиц (+10% к/к и +34% г/г). При этом, по данным Московской Биржи, число физических лиц, имеющих брокерские счета, с уникальными паспортными данными выросло до 29,7 млн лиц (+8% к/к и +29% г/г) и составило 39% экономически активного населения страны. При этом сделки на фондовом рынке Московской Биржи заключали в среднем 3 млн лиц ежемесячно, а сделки на валютном рынке — 0,4 млн лиц (годом ранее — 2,2 и 0,7 млн лиц соответственно), рис. 1"

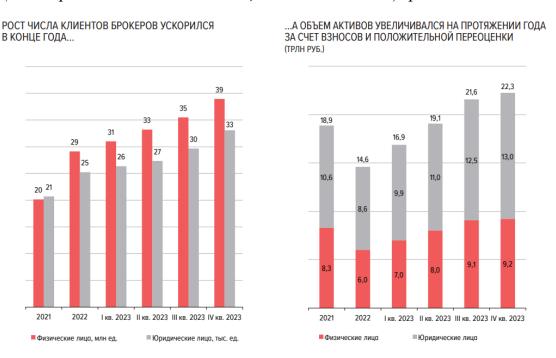


Рис. 1 Данные показатели позволяют убедиться в актуальности и необходимости проекта по алгоритмической торговле. В связи, с желанием людей вложить свои финансовые ресурсы в различные виды активов, не углубляясь в их особенностях.

2 Проблематика проекта

Проект по алгоритмической торговле может столкнуться с рядом проблем.

- 1. Алгоритмическая торговля требует высококвалифицированных специалистов для разработки и поддержки алгоритмов.
- 2. Алгоритмическая торговля может быть подвержена риску неисправностей и ошибок в алгоритмах, что может привести к значительным потерям.
- 3. Алгоритмическая торговля может плохо работать в неожиданных рыночных условиях, поскольку она в значительной степени зависит от исторических данных.
- 4. Алгоритмическая торговля может быть подвержена риску мошенничества и манипуляций на рынке.
- 5. Алгоритмическая торговля может быть подвержена риску регуляторных изменений, которые могут повлиять на ее эффективность.

3 Цель и задача проекта

Основные цели проекта:

- Решение проблем связанных с постоянным наблюдением за рынком;
- Универсальность использования, т.е. может быть использован для: фондового рынка для торговли ценными бумагами и их производными финансовыми иструментами (таких, как фьючерсы, опционны), криптовалютных рынках и сырьевых рынках;
- Увеличение капитала для крупных участников рынка, таких как хедж-фонды, банки, страховые компании и частные лица;
- Удобства применения программного обеспечения

На данный момент разрабатывается на языке программирования Python, но в дальнешем планируется быть переписан на языке Си, для большей скорости работы. Используются основные модели прогнозирования изменчивости, такие как:

- Обобщенная авторегрессионная модель гетероскедастичности (Generalized Autoregressive Conditional Heteroscedastic model, GARCH) Модель, используемая для прогнозирования ситуации на финансовых рынках в условиях нестабильности (волатильности).
- Авторегрессионная условная гетероскедастичность (AutoRegressive Conditional Heteroscedasticity, ARCH) применяемая в эконометрике модель для анализа временных рядов (в первую очередь финансовых), у которых условная (по прошлым значениям ряда) дисперсия ряда зависит от прошлых значений ряда, прошлых значений этих дисперсий и иных факторов.

Сегодня алгоритмы, применяемые большинством участников торгов, решают основную задачу — анализ рынка, направленный на выявление его неэффективности. Именно такая ситуация (неэффективность рынка) считается лучшим моментом для входа и дает величину математического ожидания, позволяющую с высокой долей вероятности извлекать прибыль.

Эти задачи принято разделять на несколько классов, например:

- Технический анализ.
- Корреляционный (парный) трейдинг.
- Анализ объемов за счет работы со стаканом цен и лентой принтов.
- Арбитраж.
- Торговля волатильностью.

4 Целевая аудитория проекта

Современная биржевая торговля — высокоавтоматизированный процесс. Использование компьютерной техники для подачи и обработки заявок повысило скорость установки и отработки ордеров, что позволило участникам рынка более оперативно реагировать на изменение обстановки. При этом исчезла необходимость в присутствии человека в торговом зале - появилась возможность работать исключительно онлайн. В качестве основных интересантов алгоритмической торговлей можно выделить:

- Крупных частных инвесторов (с капиталом более 100 млн. руб.)
- Финансовые институты с большим капиталом (хедж-фонды, пенсионные фонды и ПИФы)

Также продукт по алгоритмической торговле могут использовать участники рынка с капиталом около 1 млн. руб. и катилом более 100 тыс. руб., с другой ценовой сеткой (другими тарифами и более пассивных стратегий).

5 Стейкхолдеры проекта

Стейкхолдеры в проекте по алгоритмической торговле могут быть разнообразными и включать в себя следующие группы:

- 1. Инвесторы, которые предоставляют капитал для торговли и ожидают получения прибыли от успешных операций.
- 2. Специалисты, занимающиеся разработкой и настройкой алгоритмов торговли, а также мониторингом и анализом рыночных условий.
- 3. Программисты, аналитики данных и инженеры, отвечающие за разработку и поддержку алгоритмических систем.
- 4. Лица, принимающие стратегические решения о распределении средств и выборе торговых стратегий.
- 5. Организации, отвечающие за контроль и регулирование деятельности на финансовых рынках, включая алгоритмическую торговлю.
- 6. Лица или организации, сотрудничающие с проектом по алгоритмической торговле и пользующиеся его услугами.
- 7. Люди, которые могут быть заинтересованы в деятельности проекта по алгоритмической торговле или влиянии его на финансовые рынки.

Успешная реализация проекта по алгоритмической торговле требует учета интересов и потребностей всех заинтересованных сторон, а также установления эффективного взаимодействия между ними для достижения общих целей и успеха проекта.



6 Анализ рынка и конкурентов

, anoma	ОММ
пания т зацепило отпугнуло а оценка ентарий	İ
ITIn https: //itinvest.ru /education/ glossary/al gotrejding/ брокер The part of the	

IFC MARKETS	https ://www.ifcm arkets.com /ru/about-fo	го информац ии и	Нес колько лицензий одна на Кипре, другая на Британски х Виргински	Не указано		
	rex/algorith mic-trading		островах, слишком много информац ии, а тарифов нет.		2	Сайт не внушает доверия
Fast	https ://www.ifcm arkets.com /ru/ifcm-inv est-landing	Мно го информац ии	Нет информац ии о лицензии, доступна торговля только на Forex, плохой и неудобный сайт, часть сайт на английско м	Не указано	2	Сайт не внушает доверия

Фин	https ://www.fina m.ru/	Мно го информац ии и знакомая компания, есть лицензия ЦБ РФ.	Тре буется время, чтобы разобрать ся на сайте.	Стр атег - 0,05% Инвестор - 0,035% и другие.	1 0	
БКС	https ://bcs.ru/	Удо бный и понятный сайт, с большим количеств ом информац ии, есть лицензия ЦБ РФ и знакомая компания.	Нет информац ии о настройке алгоритми ческой торговли	Тре йдер - 0,01% и 300 руб./мес.	1 0	

Размер рынка алгоритмической торговли

Рынок алгоритмической торговли в текущем году оценивается в 14,42 миллиарда долларов США, и ожидается, что среднегодовой темп роста составит 8,53%, достигнув 23,74 миллиарда долларов США за пять лет.



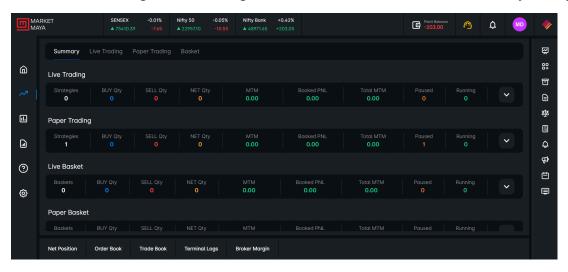
Трейдеры традиционно использовали технологии наблюдения за рынком, чтобы отслеживать свои торговые операции и инвестиционные портфели. Приложения со встроенным интеллектом, такие как алгоритмическая торговля, могут исследовать рынок в поисках различных возможностей на основе доходности и других параметров, указанных пользователем.

7 Продуктовый результат

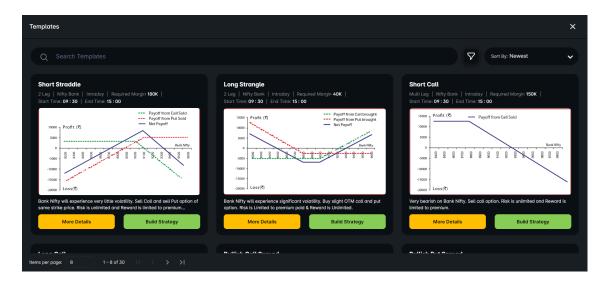
На данный момент, готовый результат.

```
Constant Mean - GARCH Model Results
Dep. Variable:
                                         R-squared:
                                                                           0.000
                               returns
Mean Model:
                                         Adj. R-squared:
Log-Likelihood:
                                                                         0.000
-1417.76
                        Constant Mean
Vol Model:
                                 GARCH
Distribution:
                                Normal
                                         AIC:
                                                                          2843.51
Method:
                   Maximum Likelihood
                                         BIC:
                                                                          2863.15
                                         No. Observations:
                                                                             1000
Date:
                      Sun, Dec 10 2023
                                         Df Residuals:
                                                                             999
Time:
                              13:26:10
                                         Df Model:
                                 Mean Model
                                                   P>|t|
                                                            95.0% Conf. Int.
                          std err
                                                   0.195 [ -0.103,2.100e-02]
              -0.0409
                       3.156e-02
                                      -1.295
                                Volatility Model
_____
                                                  _____
                                                   P>|t|
                 coef
                         std err
                                                               95.0% Conf. Int.
                                                   0e-02 [3.596e-03,2.805e-02]
1.000 [-2.001e-02,2.001e-02]
               0.0158
                       6.237e-03
                                       2.536
omega
                                              1.120e-02
alpha[1]
                                       0.000
               0.0000
                       1.021e-02
                                                              [ 0.957, 1.010]
beta[1]
               0.9837
                       1.357e-02
                                      72.494
                                                   0.000
Covariance estimator: robust
count
         1000.000000
            0.000636
mean
            1.002662
std
           -3.212172
min
           -0.651059
25%
50%
           -0.000327
            0.703409
75%
            3.670723
max
Name: std_resid, dtype: float64
```

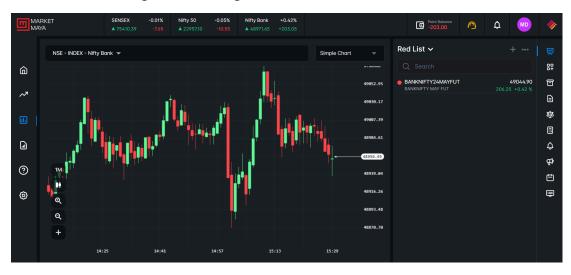
1. Главная страница с открытыми позициями по балансовому счету.



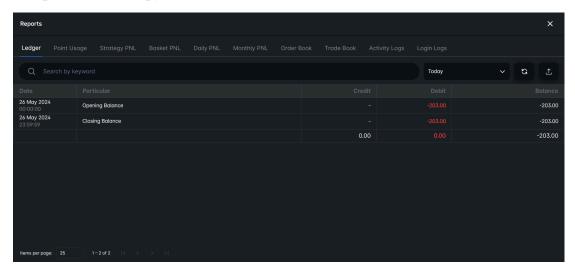
2. Страница выбора стратегии/алгоритма для торговли



3. Страница с графиком инструмента, для удобства будут отображаться сделки открытия и закрытия позиций.



4. Страница история открытий и закрытий позиций по всем, либо выбранным инструментам.



В приложение 1 показан класс ARCHModel, который представляет собой модель авторегрессивной условно гетероскедастической модели (ARCH), которая используется для моделирования изменяющейся дисперсии временного ряда.

Класс содержит следующие атрибуты:

- data: входные данные
- n obs: количество наблюдений
- р: порядок авторегрессии
- о: порядок скользящей средней
- q: порядок авторегрессии в квадрате остатков
- dist: тип распределения ошибок (например, нормальное)
- params: оценки параметров модели
- arch err: остатки модели ARCH
- sigma2: дисперсия модели ARCH

Методы класса:

- init : инициализация класса
- initialize: инициализация атрибутов arch err и sigma2
- residuals: вычисление остатков модели ARCH
- sigma2 update: обновление дисперсии модели ARCH
- fit: оценка параметров модели ARCH
- forecast: прогноз дисперсии модели ARCH

GARCH (Generalized Autoregressive Conditional Heteroskedasticity) - это модель, используемая в финансовой эконометрике для описания волатильности финансовых инструментов. Код, который вы предоставили, реализует GARCH-модель с помощью Python и библиотеки arch.

В приложение 2 показан класс GARCHModel, который наследуется от ARCHModel и добавляет функциональность для работы с GARCH-моделью. Модель имеет следующие параметры:

- р: количество лагов в автокорреляционной части модели
- о: количество лагов в moving average части модели
- q: количество лагов в GARCH-части модели
- dist: тип распределения ошибок (по умолчанию нормальное распределение)

Методы класса:

- __init__: инициализирует модель с данными, параметрами р, о, q и типом распределения ошибок
- initialize: инициализирует внутренние переменные модели
- sigma2_update: обновляет значение волатильности на основе предыдущих ошибок и параметров модели
- fit: обучает модель на данных, используя метод максимизации правдоподобия
- forecast: производит прогноз волатильности на основе обученной модели

В методе fit происходит инициализация параметров модели, а затем происходит итеративное обновление параметров на основе ошибок и волатильности. Метод forecast использует обученную модель для прогноза волатильности на заданное количество шагов вперед.

8 Календарный план

диаграммы Ганта

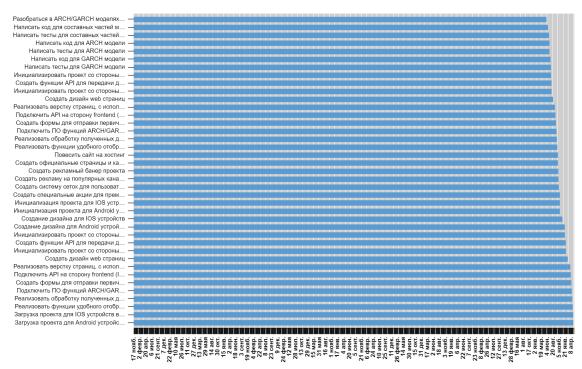


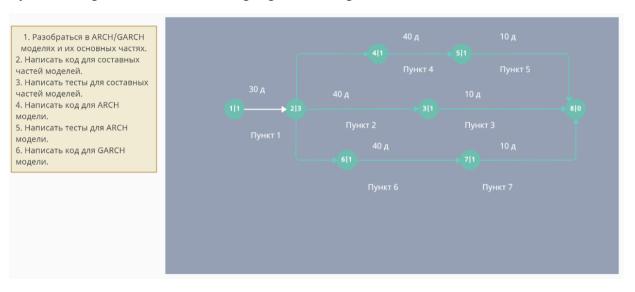
График				
АлгоТрейд				
	На	Длит	3a	Кон
Этап проекта	чало	ельность	держка	ец
Разобраться в				
ARCH/GARCH моделях и их	15.			29.
основных частях	05.2024	15	0	05.2024
Написать код для	30.			18.
составных частей моделей	05.2024	20	0	06.2024
Написать тесты для	22.			26.
составных частей моделей	06.2024	5	3	06.2024
Написать код для ARCH	27.			06.
модели	06.2024	10	0	07.2024
Написать тесты для ARCH	02.	5	-5	06.

модели	07.2024			07.2024
Написать код для GARCH	11.			20.
модели	07.2024	10	4	07.2024
Написать тесты для GARCH	18.			22.
модели	07.2024	5	-3	07.2024
Инициализировать проект	23.			23.
со стороны backend (сервера)	07.2024	1	0	07.2024
Создать функции АРІ для				
передачи данных на сторону	24.			02.
frontend (пользователя)	07.2024	10	0	08.2024
Инициализировать проект				
со стороны frontend	01.			01.
(пользователя)	08.2024	1	-2	08.2024
Создать дизайн web	02.			16.
страниц	08.2024	15	0	08.2024
Реализовать верстку				
страниц, с использованием HTML,	17.			15.
CSS и JS	08.2024	30	0	09.2024
Подключить АРІ на сторону	16.			17.
frontend (пользователя)	09.2024	2	0	09.2024
Создать формы для				
отправки первичных данных на				
сторону backend, со стороны	18.			27.
frontend	09.2024	10	0	09.2024
Подключить ПО функций				
ARCH/GARCH моделей, на	28.			02.
сторону backend	09.2024	5	0	10.2024
Реализовать обработку				
полученных данных и передача их	03.			05.
по АРІ	10.2024	3	0	10.2024
Реализовать функции				
удобного отображения данных на	06.			15.
стороне frontend (пользователя)	10.2024	10	0	10.2024
	16.			20.
Повесить сайт на хостинг	10.2024	5	0	10.2024

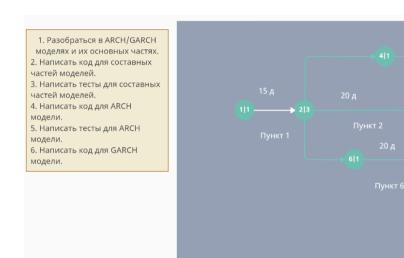
	Создать официальные				
	страницы и каналы на популярных	21.			22.
-	мессенджерах	10.2024	2	0	10.2024
	Создать рекламный банер	23.			24.
	проекта	10.2024	2	0	10.2024
	Создать рекламу на				
	популярных каналах и других	25.			26.
	источниках	10.2024	2	0	10.2024
	Создать систему сеток для				
	пользователей, в зависимости от				
	стоимости используемых	27.			05.
	продуктов	10.2024	10	0	11.2024
	Создать специальные				
	акции для премиальных	06.			15.
	пользователей	11.2024	10	0	11.2024
	Инициализация проекта	16.			16.
	для IOS устройств	11.2024	1	0	11.2024
	Инициализация проекта	17.			17.
	для Android устройств	11.2024	1	0	11.2024
	Создание дизайна для IOS	18.			17.
	устройств	11.2024	30	0	12.2024
	Создание дизайна для	18.			16.
	Android устройств	12.2024	30	0	01.2025
	Инициализировать проект	17.			17.
	со стороны backend (сервера)	01.2025	1	0	01.2025
	Создать функции АРІ для				
	передачи данных на сторону	18.			27.
	frontend (IOS/Android)	01.2025	10	0	01.2025
	Инициализировать проект	28.			28.
	со стороны frontend (IOS/Android)	01.2025	1	0	01.2025
	Создать дизайн web	29.			27.
	страниц	01.2025	30	0	02.2025
	Реализовать верстку				
	страниц, с использованием HTML,	28.			29.
	CSS и JS	02.2025	30	0	03.2025
<u> </u>					

Подключить АРІ на сторону	30.			02.
frontend (IOS/Android)	03.2025	4	0	04.2025
Создать формы для				
отправки первичных данных на				
сторону backend, со стороны	03.			07.
frontend	04.2025	5	0	04.2025
Подключить ПО функций				
ARCH/GARCH моделей, на	08.			17.
сторону backend	04.2025	10	0	04.2025
Реализовать обработку				
полученных данных и передача их	18.			20.
по АРІ	04.2025	3	0	04.2025
Реализовать функции				
удобного отображения данных на	21.			30.
стороне frontend (IOS/Android)	04.2025	10	0	04.2025
Загрузка проекта для IOS	01.			04.
устройств в App Store	05.2025	4	0	05.2025
Загрузка проекта для	05.			08.
Android устройств в Google Play	05.2025	4	0	05.2025

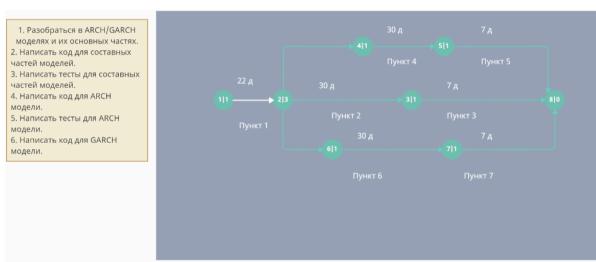
PERT - анализ Худший вариант выполнения разработки проекта.



Наилучший вариант разработки проекта.



Средний вариант разработки проекта.



Описание вехи	Кат егория	Кому назначено	Ход выполнен ия	H ачало	, НИ	
---------------	---------------	-------------------	-----------------------	------------	---------	--

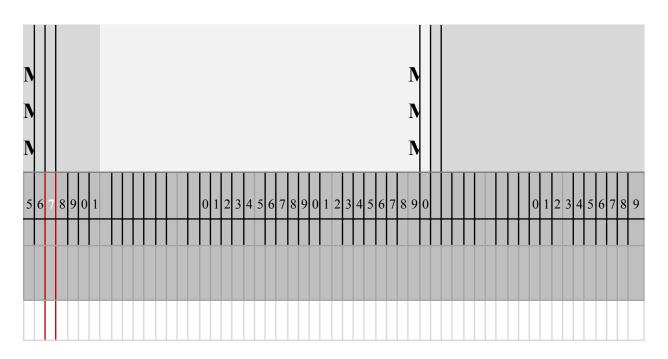
Разработка функций

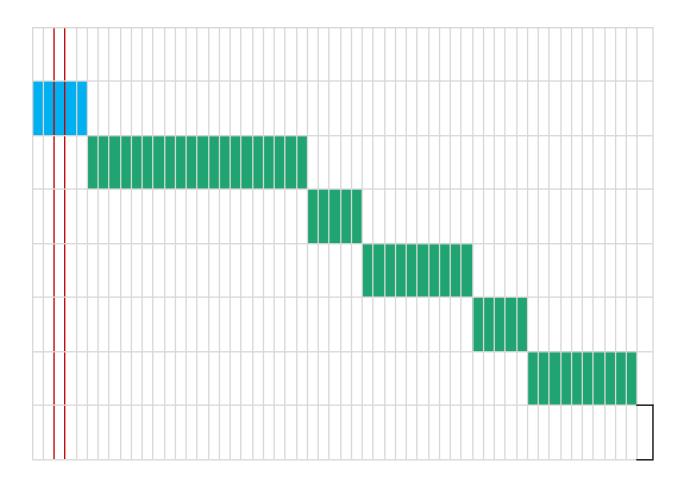
ARCH/GARCH моделей

Разобраться в ARCH/GARCH моделях и их основных частях	Низ кий риск	90 1 5.05.202 % 4
Написать код для составных частей моделей	По плану	90 3 2 % 0.05.202 % 4

Написать тесты для составных частей моделей	По плану	90 1 9.06.202 5 4
Написать код для ARCH модели	По плану	50 2 1 4.06.202 % 4
Написать тесты для ARCH модели	По плану	10 4.07.202 % 4
Написать код для GARCH модели	По плану	0 0% 9.07.202 4
Написать тесты для GARCH модели	По плану	1 0% 9.07.202







9 Ресурсный план проекта

Человек в команде	7				
	0,1				
Обсуждения и встречи	5				
	0,2				
Поддержка/баги	5				
Разработка					
ARCH/GARCH моделей для ПО					
	Ма	Ию	Ию		
Часы	й	нь	ль		
	1.				
Спринты	2/3	1/3	1/3		
		100	112		
Чистое время	672	8	0		
	100	151			
Common задачи	,8	,2	168		
Поддержка/баги	168	252	280		
	403	604		168	
Задачи	,2	,8	672	0	
Задачи					
Разработка основных	134	201			
компонентов	,4	,6	224		
	134	201			
Разработка ARCH модели	,4	,6	224		
Разработка GARCH	134	201			
модели	,4	,6	224		
	403	604		168	
Итого в спринте	,2	,8	672	0	

Разработка						
WEB-приложения						
		Ию	Авг	Се	Окт	
Часы	ль		уст	нтябрь	ябрь	
		1.				
Спринты	2/3		1/3	1/3	1/3	
			112	117	128	
Чистое время		448	0	6	8	
		67,		176	193	
Common задачи		2	168	,4	,2	
Поддержка/баги		112	280	294	322	
		268		705	772	164
Задачи		,8	672	,6	,8	6,4
Задачи						
		89,		235	257	
Разработка Backend		6	224	,2	,6	
		89,		235	257	
Разработка Frontend		6	224	,2	,6	
Разработка связки ПО с		89,		235	257	
сервером		6	224	,2	,6	
		268		705	772	164
Итого в спринте		,8	672	,6	,8	6,4
Manusanus						
Маркетинг						
Часы	ябрь	Окт	Но ябрь			
		1.				
Спринты	2/3	••	1/3			
Чистое время		224	616			
		33,	92,			
Common задачи		6				

Поддержка/баги	56	154		
	134	369		
Задачи	,4	,6	504	
Задачи				
	44,	123		
Реклама	8	,2		
	44,	123		
Создание системы сеток	8	,2		
	44,	123		
Ведение соц. сетей	8	,2		
	134	369		
Итого в спринте	,4	,6	504	

Ресурсный план проекта по алгоритмической торговле включает в себя определение необходимых ресурсов для эффективной реализации проекта.

- Необходимо определить бюджет проекта, который будет включать расходы на разработку и настройку алгоритмов, техническую поддержку, аналитику данных, обучение персонала и другие операционные расходы.
- Для проекта по алгоритмической торговле потребуются специалисты по программированию, аналитикам данных, трейдеры, технические специалисты и управляющие фондом. Важно правильно распределить задачи и обязанности между членами команды.
- Для разработки и поддержки алгоритмических систем может потребоваться специализированное оборудование, программное обеспечение и доступ к данным рынка.
- Определение временных рамок проекта, разработка графика работ и установление сроков для достижения ключевых этапов проекта.

• Доступ к актуальной информации о финансовых рынках, аналитические данные, новости и обзоры рынка, которые могут использоваться для принятия решений.

10 Риски проекта

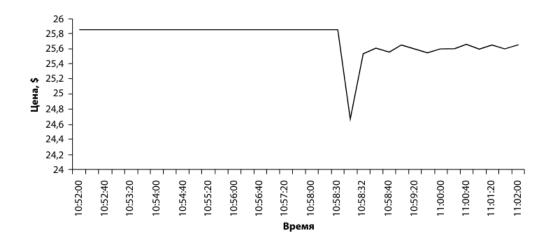
Многие профессиональные участники фондового рынка отмечают проявления рисков, порождаемых алготорговлей, с которыми им приходится сталкиваться все чаще и чаще. Всего можно выделить несколько групп такого рода рисков.

Операционные риски

На одно из первых мест по частоте проявления выходят случаи технологических сбоев. Алготрейдеры могут резко увеличивать поток заявок, и торговые системы не выдерживают чрезмерной нагрузки, что ведет к приостановке торгов и потерям для их участников. Так произошло во время IPO компании Facebook: компьютерный софт оказался фактически неспособен контролировать высокий темп подачи и снятия заявок алготорговцев. Как итог инвесторы получили убытки, т.к. их ордера не были исполнены своевременно.

Риск резкого увеличения рыночной волатильности

Сегодня при анализе рисков алгоритмической торговли особое внимание уделяется аномальному поведению рынка — так называемым флешкрэшам, или резким скачкам цен на финансовые инструменты, не обоснованным никакими экономическими факторами. Свое название они получили от широко известного события, произошедшего 6 мая 2010 г., когда цены многих акций, торгующихся на рынке США, продемонстрировали необыкновенно быстрое падение и восстановление. Другой пример — ситуация, произошедшая 16 июня того же года, когда цена на акции американской корпорации The Charles Schwab внезапно упала на 4,6% (рис. 2).



Риски, связанные с рыночной ликвидностью

В то же время в условиях рыночной турбулентности, которая может возникать как из-за алготорговцев, так и без их участия, создается дополнительная опасность резкого ухода ликвидности. При стрессовом алгоритмические трейдеры ΜΟΓΥΤ движении рынка прекратить приведет к масштабному транзакций, осуществление что ликвидности. Как показывает статистика, доля операций, особенно торговых заявок роботов, крайне высока, поэтому их уход с рынка может мгновенно обрушить котировки. Так, например, согласно статистике, публикуемой Московской биржей, доля роботов в заявках на основном сегменте в 2013 г. составляла около 97%. При этом они формировали и немалую часть рыночных оборотов — около 40%.

Риск роста издержек

Рост числа участников торгов, использующих алгоритмические системы при осуществлении транзакций, вместе с увеличением сложности и быстродействия программируемых алгоритмов повышает издержки для торговых площадок и регулирующих органов.

Риски намеренного использования роботов для неправомерных действий и манипулирования ценами

Еще одним риском применения алгоритмических систем является то, что их могут намеренно использовать для воздействия на рыночные цены по конкретным активам, причем как для получения выгод самими алготорговцами, так и по каким-то другим причинам

Матрица рисков.

	Матрица вероятности и последствий									
Вероятность	Угрозы				Благоприятные возможности					
0,90	0,05	0,09	0,18	0,36	0,72	0,72	0,36	0,18	0,09	0,05
0,70	0,04	0,07	0,14	0,28	0,56	0,56	0,28	0,14	0,07	0,04
0,50	0,03	0,05	0,10	0,20	0,40	0,40	0,20	0,10	0,05	0,03
0,30	0,02	0,03	0,06	0,12	0,24	0,24	0,12	0,06	0,03	0,02
0,10	0,01	0,01	0,02	0,04	0,08	0,08	0,04	0,02	0,01	0,01
	0,05	0,10	0,20	0,40	0,80	0,80	0,40	0,20	0,10	0,05

Воздействие (по относительной шкале) на цель (например, стоимость, сроки, содержание или качество)

Каждому риску присваивается показатель (ранг) на основании вероятности его появления и воздействия на цель проекта в случае его возникновения. На матрице показаны принятые в организации пороги для низких, умеренных и высоких рисков, которые определяют, будет ли риск считаться высоким, умеренным или низким для данной цели.

Качественный анализ рисков

- 1 Высокий
- 2 Средний
- 3 Низкий

Риск	Вероятность	Влияние	Значимост
			Ь
Технический сбой ПО	3	1	1
Аномальное	1	2	1

поведение на рынке ценных бумаг			
Нехватка ликвидности на рынке	2	1	2
Рост издержек для биржи	2	3	2
Использование для незаконных действий	3	3	1
Изменение правил использования ПО	3	1	1



На рисунке представлена модель управления рисками, состоящая из следующих этапов:

1. Обнаружение рисков: Первый этап заключается в идентификации и определении потенциальных рисков, которые могут возникнуть в деятельности организации.

рисков:

обнаружения рисков, необходимо провести их анализ. Это включает в себя оценку вероятности возникновения каждого риска и его потенциальных последствий.

2. Анализ

3. Планирование ответных действий: На этом этапе разрабатываются стратегии и действия для минимизации или предотвращения рисков.

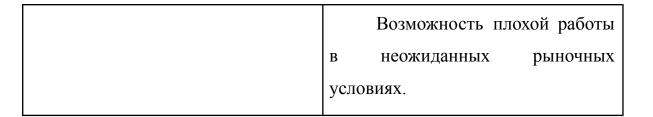
После

Это может включать в себя разработку планов по управлению рисками, создание резервных копий данных, повышение осведомленности о рисках и т.д.

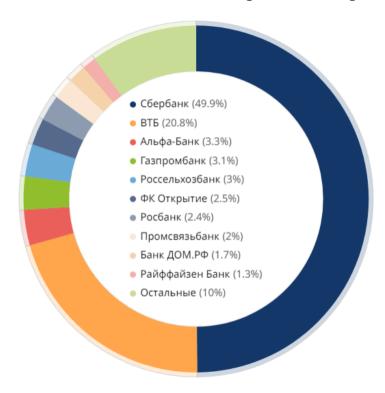
- 4. Внедрение ответных действий: После планирования, необходимо реализовать разработанные меры.
- 5. **Наблюдение, измерение и контроль**: На этом этапе следует отслеживать эффективность внедренных мер. Важно мониторить ситуацию и при необходимости корректировать планы и действия.

11 SWOT - анализ проекта

	•
Сильные стороны	Слабые стороны
(Strengths):	(Weaknesses):
Автоматизированность	Зависимость от качества
процесса принятия решений	данных и алгоритмов
Более быстрая скорость	Риск неисправностей и
операций	ошибок в алгоритмах
Обработка большого объема	Низкая гибкость и сложность
данных	адаптации к неожиданным
Более высокая точность и	изменениям на рынке
объективность, чем у обычного	Требование к
трейдера	высококвалифицированным
	специалистам для разработки и
	поддержки, и настройки
	алгоритмов
Возможности	Угрозы (Threats):
(Opportunities):	Возможность мошенничества
Возможность разработки	и манипуляций на рынке
более совершенных алгоритмов и	Риск регуляторных
технологий	изменений, которые могут
Возможность внедрение в	повлиять на эффективность
разные виды рынков	Возрастающая конкуренция
Возможность использования	со стороны других организаций,
алгоритмов в других странах	использующих алгоритмическую
	торговлю



Доли основных банков России на российском рынке.



12 Перспективы проекта

Количество используемых алгоритмического торгов по всему миру

Algorithmic Trading Market - Growth Rate by Region



Согласно рисунку видно, что в РФ широко не используется алгоритмическая торговля. Что дает большую возможность для реализации алгоритмической торговли.

Также в дальнейшей реализации проекта, можно будет использовать и на других финансовых рынках, таких как Соединенных Штатов Америки.

Расчет экономических показателей для проекта по алгоритмической торговле зависит от конкретных целей и задач проекта. В качестве экономических показателей можно использовать такие показатели, как:

- Возврат на инвестиции (ROI) = (Доход Инвестиции) / Инвестиции
- Доходность (Return) = (Доход / Инвестиции) * 100%
- Вариация дохода (Volatility) = Стандартное отклонение доходов
- Коэффициент Шарпа (Sharpe Ratio) = (Средний доход Средняя ставка безрискового вложения) / Стандартное отклонение доходов
- Коэффициент Sortino = (Средний доход Минимально допустимый доход) / Стандартное отклонение доходов ниже минимально допустимого уровня
- Доля риска (Risk/Reward Ratio) = Риск / Награда

- Среднеквадратичное отклонение (Standard Deviation) = Квадратный корень из среднего арифметического квадратов отклонений значений показателя от его среднего значения
- Коэффициент drawdown = Максимальное значение drawdown за период наблюдения

Показатель	Расчет	Значение		
Возврат на инвестиции (ROI)	(76480000 - 10000000) / 10000000	665%		
Доходность (Return)	(76480000 / 10000000) * 100%	764,8%		
Вариация дохода (Volatility)	Стандартное отклонение доходов	475,4%		
Коэффициент Шарпа (Sharpe Ratio)	((76480000 / 3) / 100000000 - 1%) / 475,4%	0,053%		
Коэффициент Sortino	((76480000 / 3) / 100000000 - 0%) / 475,4%	0,054%		
Доля риска (Risk/Reward Ratio)	-2660000 / 73820000	0,373		
Среднеквадратич ное отклонение (Standard Deviation)	Квадратный корень из среднего арифметического квадратов отклонений значений показателя от его среднего значения	475,4%		
Коэффициент drawdown	Максимальное значение drawdown за период наблюдения	-100%		

Для расчета этих показателей необходимо собирать данные о доходах и издержках проекта, а также о рыночных колебаниях, которые могут влиять на результаты проекта. Затем, используя соответствующие формулы, можно вычислить значения этих показателей.

Значения этих показателей можно использовать для оценки эффективности проекта по алгоритмической торговле, сравнения его результатов с другими проектами, а также для принятия решений о необходимости изменений в стратегии проекта.

13 Экономические показатели проекта

Стои	р								
мость 1	.2								
стратегии	500,00								
					Отклоне	ние, +,-	Темп роста, %		
				2	2	2	2	2	2
Пока	2	2	2	025-202	026-202	026-202	025-202	026-202	026-202
затели	024	025	026	4	5	4	4	5	4
	р	р	р	р	р	р	5		2
Выру	.500	.25 000	.100 000	.24 500	.75 000	.24 000	000,00	4	0000,00
чка, руб.	000,00	000,00	000,00	000,00	000,00	000,00	%	00,00%	%
Себе				1					
стоимость	3	1	2	197000	8	8	4	1	7
продаж, руб.	150000	5120000	3520000	0	400000	820000	80,00%	55,56%	46,67%
Вало	-	р	р	р	р	р	-		-
вая прибыль,	p.2 650	.9 880	.76 480	.12 530	.66 600	.15 180	372,83	7	2886,04
руб.	000,00	000,00	000,00	000,00	000,00	000,00	%	74,09%	%
Уров									
ень валовой	-					1			
прибыли к	530,00	3	7	5	3	099,52	-	1	-
выручке, %	%	9,52%	6,48%	69,52%	6,96%	%	7,46%	93,52%	14,43%
Сред									
негодовая									
стоимость	-	р	р	р	р	р	-		-
основных	p.220		.6 373	.1 044	.5 550				2886,04
средств, руб.	833,33	333,33	333,33	166,67	000,00	000,00	%	74,09%	%
Фон									
доотдача,	0	0	0	0	0	-	1	1	1
руб./руб.	,083	,083	,083	,000	,000	0,083	00,00%	00,00%	00,00%
Рент									
абельность									-
основных	-	6	3	1	2	2	-	4	386,52
фондов, %	84,13%	5,34%	25,17%	49,47%	59,83%	33,60%	77,67%	97,63%	%

Сред									
негодовая									
стоимость	-	р	р	р	р	р	-	1	-
оборотных	p.2 650	.3 615	.43 180	.6 265	.39 565	.8 915	136,42	194,47	1629,43
средств, руб.	000,00	000,00	000,00	000,00	000,00	000,00	%	%	%
Врем									
я обращения									
оборотных	2	3	3	1		-	1	1	1
средств, дни	19	65	65	46	0	73	66,67%	00,00%	66,67%
Скор									
ОСТЬ									
обращения									
оборотных									
средств,							-		-
число	-	2	1	2	-	2	1341,09	5	692,99
оборотов	0,19	,53	,31	,72	1,22	,91	%	1,67%	%
Сред									
несписочная									
численность									
работников,		1	2		1	-	1	2	2
чел.	7	0	0	3	0	4	42,86%	00,00%	85,71%
Pacx									
оды на	р	р	р	р	р	-			
оплату труда,	.1 050	.1 260	.1 960	.210	.700	p.840	1	1	1
тыс.руб.	000,00	000,00	000,00	000,00	000,00	000,00	20,00%	55,56%	86,67%
Сред									
немесячная									
заработная									
плата 1	р	р	р	-	-	-			
работника,	.150	.126	.98	p.24	p.28	p.174	8	7	6
руб.	000,00	000,00	000,00	000,00	000,00	000,00	4,00%	7,78%	5,33%
Прои									
зводительнос				-	-	-			
ть труда,	р	р	р	p.136,3	p.159,0	p.988,6	8	7	6
руб./чел.	.852,27	.715,91	.556,82	6	9	4	4,00%	7,78%	5,33%
Изде	р	р	р	р	р	р	5	4	2
ржки	.10	.500	.2 000	.490	.1 500	.480	000,00	00,00%	0000,00

обращения,	000,00	000,00	000,00	000,00	000,00	000,00	%		%
тыс.руб.									
Уров									
ень издержек									
обращения,	2	2	2	0	0	-	1	1	1
%	,00%	,00%	,00%	,00%	,00%	2,00%	00,00%	00,00%	00,00%
Приб									
ыль от	-	р	р	р	р	р	-		-
продаж,	p.2 660	.9 380	.74 480	.12 040	.65 100	.14 700	352,63	7	2800,00
тыс.руб.	000,00	000,00	000,00	000,00	000,00	000,00	%	94,03%	%
Рент									-
абельность	-	6	3	1	2	2	-	5	375,00
продаж, %	84,44%	2,04%	16,67%	46,48%	54,63%	30,93%	73,46%	10,45%	%
Проч									
ие доходы,							0	0	o
тыс.руб.	0	0	0	0	0	0	,00%	,00%	,00%
Проч									
ие расходы,							0	0	О
тыс.руб.	0	0	0	0	0	0	,00%	,00%	,00%
Приб									
ыль до									
налогооблож	-	р	р	р	р	р	-		-
ения,	p.2 660	.9 380	.74 480	.12 040	.65 100	.14 700	352,63	7	2800,00
тыс.руб.	000,00	000,00	000,00	000,00	000,00	000,00	%	94,03%	%
Теку									
щий налог на		р	р	р	р	р			
прибыль,	4	.1 354	.11 119	.1 307	.9 765	.1 260	0	8	o
тыс.руб.	7000	000,00	000,00	000,00	000,00	000,00	,00%	21,20%	,00%
Чист	-	р	р	р	р	р	-		-
ая прибыль,	p.2 707	.8 026	.63 361	.10 733	.55 335	.13 440	296,49	7	2340,64
тыс.руб.	000,00	000,00	000,00	000,00	000,00	000,00	%	89,45%	%
Рент									
абельность						-			
деятельности	1	8	8	-	-	117,97	8	9	8
, %	01,77%	5,57%	5,07%	16,20%	0,49%	%	4,08%	9,42%	3,59%

^{1.} Выручка, руб. - суммарная стоимость продаж продуктов или услуг за определенный период времени.

- 2. Себестоимость продаж, руб. суммарные затраты на производство и реализацию продуктов или услуг за определенный период времени.
- 3. Валовая прибыль, руб. разница между выручкой и себестоимостью продаж.
- 4. Уровень валовой прибыли к выручке, % отношение валовой прибыли к выручке, выраженное в процентах.
- 5. Среднегодовая стоимость основных средств, руб. средняя стоимость всех недвижимых и движимых активов, используемых в бизнесе, за год.
- 6. Фондоотдача, руб./руб. отношение чистой прибыли к среднегодовой стоимости основных средств, выраженное в рублях за рубль.
- 7. Рентабельность основных фондов, % отношение чистой прибыли к среднегодовой стоимости основных средств, выраженное в процентах.
- 8. Среднегодовая стоимость оборотных средств, руб. средняя стоимость всех оборотных активов, таких как запасы и дебиторская задолженность, за год.
- 9. Время обращения оборотных средств, дни среднее время, за которое оборотные средства полностью оборачиваются.
- 10. Скорость обращения оборотных средств, число оборотов количество полных оборотов оборотных средств за определенный период времени.
- 11. Среднесписочная численность работников, чел. среднее количество сотрудников, работающих в компании за определенный период времени.
- 12. Расходы на оплату труда, руб. суммарные затраты на заработную плату сотрудников за определенный период времени.

- 13. Среднемесячная заработная плата 1 работника, руб. средняя заработная плата одного сотрудника за месяц.
- 14. Производительность труда, руб./чел. отношение выручки к среднесписочной численности работников, выраженное в рублях за одного сотрудника.
- 15. Издержки обращения, руб. суммарные затраты на продажи и маркетинг за определенный период времени.
- 16. Уровень издержек обращения, % отношение издержек обращения к выручке, выраженное в процентах.
- 17. Прибыль от продаж, руб. разница между выручкой и издержками обращения.
- 18. Рентабельность продаж, % отношение прибыли от продаж к выручке, выраженное в процентах.
- 19. Прочие доходы, руб. любые другие доходы, полученные компанией за определенный период времени.
- 20. Прочие расходы, руб. любые другие расходы, понесенные компанией за определенный период времени.
- 21. Прибыль до налогообложения, руб. разница между прибылью от продаж и прочими доходами.
- 22. Текущий налог на прибыль, руб. сумма налога, взимаемого на прибыль от продаж за определенный период времени.
- 23. Чистая прибыль, руб. разница между прибылью до налогообложения и текущим налогом на прибыль.

Используемые источники

- Обзор ключевых показателей брокеров ЦБ РФ https://cbr.ru/Collection/Collection/File/48976/review_broker_Q4_2023.p
- Обзор ключевых показателей на мировом рынке https://www.mordorintelligence.com/ru/industry-reports/algorithmic-trading-market
- Информация о рисках https://infostart.ru/pm/1100990/

Приложения

Приложение 1:

```
import numpy as np
class ARCHModel():
   Модель ARCH (авторегрессивная условно гетероскедастическая модель)
   представляет собой модель дисперсии временного ряда.
   изменчивой дисперсии. Хотя модель ARCH можно использовать для
   периоды увеличения дисперсии. (Постепенно увеличивающуюся дисперсию,
   связанную с постепенно увеличивающимся средним уровнем,
   лучше обрабатывать путем преобразования переменной.)
   def __init__(self, data, p, o, q, dist='normal'):
       # data - входные данные
       self.data = data
       # n obs - количество наблюдений
        self.n obs = len(data)
       # р - порядок авторегрессии
       self.p = p
       # о - порядок скользящей средней
       self.o = o
       # q - порядок авторегрессии в квадрате остатков
       self.q = q
       # dist - тип распределения ошибок (например, нормальное)
       self.dist = dist
        # params - оценки параметров модели
       self.params = None
       # arch_err - остатки модели ARCH
       self.arch err = None
       # sigma2 - дисперсия модели ARCH
       self.sigma2 = None
       # forecast - прогнозы модели ARCH
       # self.forecast = None
   def initialize(self):
        self.arch err = np.zeros(self.n obs)
        self.sigma2 = np.zeros(self.n_obs)
        self.sigma2[0] = self.data.var()
   def residuals(self):
```

```
self.initialize()
        self.arch err[0] = self.data[0]
        for t in range(1, self.n_obs):
            data slice = self.data[t - np.arange(1, self.p + 2)]
           params_slice = self.params[:self.p + 1]
            self.arch_err[t] = self.data[t] - np.sum(params_slice *
data_slice)
   def sigma2_update(self, t):
       params_slice = self.params[self.p + 1:self.p + 1 + self.q]
       err_slice = self.arch_err[t - np.arange(1, self.q + 1)]
        self.sigma2[t] = np.sum(params_slice * err_slice) +
self.params[-1].item()
   def fit(self, update freq=1, disp='off'):
        """Метод для оценки параметров модели ARCH,
       disp - флаг для вывода информации о процессе оценки"""
       self.initialize()
       self.params = np.random.rand(self.p + 1 + self.q + 1).reshape(-1, 1)
       for t in range(self.p + 1, self.n obs):
            if t % update freq == 0:
                print(f'Iteration {t}')
           self.sigma2 update(t)
           if self.dist == 'normal':
                self.params[0] += (
                    self.data[t - 1] * self.arch_err[t - 1] / self.sigma2[t]
                self.params[1:self.p + 1] += (
                    self.data[t - np.arange(1, self.p + 1)] *
                    self.arch_err[t - np.arange(1, self.p + 1)] /
self.sigma2[t]
                self.params[self.p + 1:self.p + 1 + self.q] += (
                    self.arch_err[t - np.arange(1, self.q + 1)] *
                    self.arch_err[t - np.arange(1, self.q + 1)] /
self.sigma2[t]
                self.params[-1] += self.sigma2[t] / self.n obs
                raise NotImplementedError
```

```
def forecast(self, h):
        """Метод для прогнозирования дисперсии модели ARCH,
        if not isinstance(h, int) or h <= 0:</pre>
            raise ValueError("h должен быть положительным целочисленным
        forecast values = np.zeros(h)
        forecast values[0] = self.sigma2[-1]
        for t in range(1, h):
            if t <= self.q:</pre>
                params_slice = self.params[self.p + 1:self.p + 1 + self.q]
                err_slice = self.arch_err[-np.arange(1, t + 1)].reshape(-1,
1)
                forecast values[t] = (
                    np.sum(params_slice * err_slice, axis=0)[0] +
self.params[-1][0]
                params_slice = self.params[self.p + 1:self.p + 1 + self.q]
                forecast_slice = forecast_values[
                    t - np.arange(1, self.q + 1)].reshape(-1, 1)
                forecast_values[t] = (
                    np.sum(params slice * forecast slice, axis=0)[0] +
self.params[-1][0]
        return forecast values
```

Приложение 2:

```
import numpy as np
try:
    from .arch import ARCHModel
except ImportError:
    from arch import ARCHModel

class GARCHModel(ARCHModel):
    def __init__(self, data, p, o, q, dist='normal'):
        super().__init__(data, p, o, q, dist)

def initialize(self):
    self.arch_err = np.zeros(self.n_obs)
    self.sigma2 = np.zeros(self.n_obs, dtype=np.float64)
```

```
self.sigma2[0] = self.data.var()
   def sigma2 update(self, t):
        if not isinstance(t, (int, float)):
            raise ValueError("epsilon must be a number")
       if np.isnan(t):
            raise ValueError("epsilon cannot be NaN")
       params slice = self.params[self.p + 1:self.p + 1 + self.q]
        err_slice = self.arch_err[t - np.arange(1, self.q + 1)]
        sigma2_slice = np.clip(
            self.sigma2[t - np.arange(1, self.p + 1)], 1e-10, 1e10)
        self.sigma2[t] = (
            np.sum(params_slice * err_slice ** 2) +
            np.sum(self.params[self.p + 1 + self.q:] * sigma2_slice) +
            self.params[-1][0]
   def fit(self, update freq=1, disp='off'):
        if disp not in ['off', 'on']:
            raise ValueError("Invalid disp value. Must be 'off' or 'on'.")
       self.initialize()
        self.params = np.random.rand(self.p + 1 + self.q + self.p +
1).reshape(-1, 1)
       for t in range(self.p + 1, self.n obs):
            if t % update freq == 0:
                print(f'Iteration {t}')
            self.sigma2 update(t)
            if self.dist == 'normal':
                self.params[0] += (
                    self.data[t - 1] * self.arch_err[t - 1] / self.sigma2[t]
                self.params[1:self.p + 1] += (
                    self.data[t - np.arange(1, self.p + 1)] *
                    self.arch_err[t - np.arange(1, self.p + 1)] /
self.sigma2[t]
                self.params[self.p + 1:self.p + 1 + self.q] += (
                    self.arch_err[t - np.arange(1, self.q + 1)] *
                    self.arch_err[t - np.arange(1, self.q + 1)] /
self.sigma2[t]
                self.params[self.p + 1 + self.q:] += (
                    self.sigma2[t - np.arange(1, self.p + 1)] *
                    self.sigma2[t - np.arange(1, self.p + 1)] /
self.sigma2[t]
```

```
self.params[-1] += self.sigma2[t] / self.n_obs
                raise NotImplementedError
   def forecast(self, h):
        if not isinstance(h, int) or h <= 0:</pre>
            raise ValueError("h должен быть положительным целочисленным
        forecast values = np.zeros(h)
        forecast values[0] = self.sigma2[-1]
        for t in range(1, h):
            if t <= self.q:</pre>
                params_slice = self.params[self.p + 1:self.p + 1 + self.q]
                err_slice = self.arch_err[-np.arange(1, t + 1)].reshape(-1,
1)
                sigma2_slice = self.sigma2[-np.arange(1, t + 1)].reshape(-1,
1)
                forecast_values[t] = (
                    np.sum(params_slice * err_slice ** 2, axis=0)[0] +
                    np.sum(self.params[self.p + 1 + self.q:] * sigma2_slice,
axis=0)[0] +
                    self.params[-1][0]
                params_slice = self.params[self.p + 1:self.p + 1 + self.q]
                forecast slice = forecast values[
                    t - np.arange(1, self.q + 1)].reshape(-1, 1)
                sigma2_slice = forecast_values[
                    t - np.arange(1, self.p + 1)].reshape(-1, 1)
                forecast_values[t] = (
                    np.sum(params_slice * np.clip(forecast_slice ** 2, 0,
1e10), axis=0)[0] +
                    np.sum(
                        self.params[self.p + 1 + self.q:] *
np.clip(sigma2_slice, 0, 1e10),
                        axis=0)[0] +
                    self.params[-1][0]
        return forecast_values
```