## САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ

Математико-механический факультет

Кафедра системного программирования

# Разработка адаптивного веб-приложения для восстановления мелкой моторики рук у пациентов в период реабилитации

ОТЧЕТ ПО УЧЕБНОЙ ПРАКТИКЕ

Марахова Екатерина Игоревна

2 курс, группа 23.М07-мм

Научный руководитель: доц. кафедры Системного программирования Луцив Д.В.

### Оглавление

ВВЕДЕНИЕ	4
Цель и задачи работы	4
Научная новизна и практическая значимость	5
ГЛАВА 1. АНАЛИЗ СОВРЕМЕННЫХ МЕТОДОВ ВОССТАНОВЛЕНІ	ИЯ
МЕЛКОЙ МОТОРИКИ РУК	6
1.1. Современные подходы к реабилитации мелкой моторики	6
1.2. Обзор существующих решений: аппаратные и программные	
методы	6
1.3. Обзор существующих моделей компьютерного зрения для	
распознавания жестов рук	8
1.4. Обоснование выбора программного подхода	9
ГЛАВА 2. ПРОЕКТИРОВАНИЕ АРХИТЕКТУРЫ ВЕБ-ПРИЛОЖЕНИ	<b>ЛЯ</b> 11
2.1. Анализ требований к системе	11
2.2. Сравнительный анализ архитектурных подходов	11
2.3. Обоснование выбора технологического стека	12
2.4. Организация межсервисного взаимодействия	13
2.5. Модель данных и проектирование АРІ	13
ГЛАВА 3. РЕАЛИЗАЦИЯ МИКРОСЕРВИСОВ	15
3.1. Сервис аутентификации и авторизации	15
3.1.1. Регистрация, вход и восстановление пароля	15
3.1.2. JWT-аутентификация	16
3.1.3. Интеграция с фронтендом (React)	17
3.2. Сервис выполнения упражнений	19
3.2.1. Работа с MediaPipe: распознавание жестов	19

I
19
21
22
23
24
24
25
25
25
26
28
28
28

#### **ВВЕДЕНИЕ**

Восстановление мелкой моторики рук является важной составляющей инсультов, реабилитации пациентов после травм, неврологических заболеваний и операций. Традиционные методы реабилитации, такие как механические тренажеры и экзоскелеты, требуют значительных финансовых затрат, индивидуальной настройки и зачастую недоступны для широкого круга пациентов. В то же время развитие компьютерных технологий и обучения открывает новые возможности машинного программных решений, способных обеспечить эффективную и доступную реабилитацию.

веб-приложения, Адаптивные использующие алгоритмы компьютерного зрения для анализа движений, позволяют проводить реабилитационные упражнения в домашних условиях без дорогостоящего оборудования. Однако существующие аналоги либо обладают ограниченным функционалом, либо являются коммерческими продуктами с высокой стоимостью использования. В связи с этим разработка бесплатного, удобного технологичного решения восстановления мелкой И ДЛЯ моторики способной представляется актуальной задачей, улучшить качество реабилитационного процесса для широкого круга пациентов.

#### Цель и задачи работы

Целью данной работы является разработка адаптивного веб-приложения с микросервисной архитектурой для восстановления мелкой моторики рук, использующего технологии компьютерного зрения.

Для достижения поставленной цели решаются следующие задачи:

- 1. провести анализ современных методов реабилитации мелкой моторики и существующих программных решений;
- 2. спроектировать микросервисную архитектуру приложения, обеспечивающую модульность и масштабируемость;

- 3. реализовать сервис аутентификации и авторизации пользователей на основе Django и JWT;
- 4. разработать сервис выполнения упражнений с использованием библиотеки MediaPipe для распознавания жестов;
- 5. создать интуитивно понятный пользовательский интерфейс на React, адаптированный для пациентов с ограниченной моторикой;
- 6. обеспечить развертывание приложения с помощью Docker для упрощения его распространения и использования.

#### Научная новизна и практическая значимость

Научная новизна работы заключается в применении микросервисного подхода к разработке реабилитационного веб-приложения, а также в интеграции алгоритмов компьютерного зрения (MediaPipe) для точного распознавания жестов без использования специализированного оборудования. В отличие от существующих решений, предлагаемая система сочетает доступность, модульность и адаптивность, что расширяет возможности ее применения в медицинской и реабилитационной практике.

Практическая значимость исследования состоит в создании бесплатного и удобного инструмента для пациентов, проходящих реабилитацию. Разработанное приложение позволяет проводить упражнения в любых условиях, используя стандартную веб-камеру, что снижает финансовые барьеры и повышает доступность восстановительных методик. Кроме того, использование Docker обеспечивает простоту развертывания системы, что делает ее применимой в медицинских учреждениях и для домашнего использования.

Результаты работы могут быть полезны для реабилитологов, пациентов с нарушениями моторики, а также разработчиков медицинских программных решений, заинтересованных в создании современных цифровых инструментов для восстановительной медицины.

### ГЛАВА 1. АНАЛИЗ СОВРЕМЕННЫХ МЕТОДОВ ВОССТАНОВЛЕНИЯ МЕЛКОЙ МОТОРИКИ РУК

#### 1.1. Современные подходы к реабилитации мелкой моторики

Восстановление мелкой моторики рук является важной составляющей реабилитации пациентов с последствиями инсультов, черепно-мозговых травм, повреждений периферических нервов и нейродегенеративных заболеваний. Современные подходы к реабилитации можно условно разделить на три основные группы.

- 1. Традиционные методы (лечебная физкультура, мануальная терапия, эрготерапия) основаны на повторяющихся упражнениях под контролем специалиста [1].
- 2. Аппаратные методы (механические тренажеры, роботизированные системы, экзоскелеты) обеспечивают пассивную и активную разработку суставов с помощью технических устройств.
- 3. Программно-аппаратные и цифровые решения (компьютерные тренажеры, VR/AR-системы, приложения с компьютерным зрением) используют интерактивные технологии для мотивации пациента и объективной оценки прогресса.

В последние годы наблюдается тенденция к цифровизации реабилитационных методик, что позволяет повысить их доступность и эффективность за счет автоматизации контроля выполнения упражнений и адаптивного подхода к нагрузкам.

# 1.2. Обзор существующих решений: аппаратные и программные методы

#### Аппаратные решения

Среди российских разработок в области аппаратной реабилитации мелкой моторики можно выделить следующие.

- Экзоскелеты (например, «Аника») механические устройства,
   фиксирующие пальцы и запястье, обеспечивающие дозированную нагрузку. Их главный недостаток высокая стоимость (от 300 тыс. руб.)
   и необходимость индивидуальной настройки [2].
- Роботизированные тренажеры (например, «Армед») устройства с электроприводом, помогающие выполнять сгибание-разгибание пальцев. Требуют подключения к стационарным системам и контроля со стороны врача.
- Механические тренажеры (например, «Бутон») простые устройства
   для разработки хватательных движений. Имеют ограниченную функциональность и не обеспечивают обратную связь.

#### Программные решения

В отличие от аппаратных методов, цифровые технологии предлагают более гибкие и доступные варианты реабилитации.

- VR-тренажеры (например, «Мотива VR») используют виртуальную реальность для игровой реабилитации, но требуют дорогостоящего оборудования.
- Мобильные приложения (например, «Rehand») предлагают упражнения с тачскрином, но не анализируют правильность выполнения движений.
- Компьютерные системы с камерой (например, Kinect-реабилитация) позволяют отслеживать движения без дополнительных датчиков, но имеют ограниченную точность.

Наиболее перспективными представляются гибридные решения, сочетающие программные методы с минимальным использованием аппаратных средств (например, веб-камера).

# 1.3. Обзор существующих моделей компьютерного зрения для распознавания жестов рук

Современные подходы к распознаванию жестов рук можно разделить на три основные категории.

- 1. Классические алгоритмы компьютерного зрения (например, на основе OpenCV):
  - используют детекцию ключевых точек через фильтры (SIFT, SURF);
  - требуют сложной предобработки изображений;
  - чувствительны к освещению и фону.
- 2. Традиционные нейросетевые архитектуры (CNN, LSTM)
  - эффективны для статичных жестов;
  - требуют больших размеченных датасетов;
  - пример: HSE GestureNet (разработка ВШЭ, 2021) − компактная CNN
     для распознавания 20 жестов с точностью ~89% [3].
- 3. Современные end-to-end решения (MediaPipe, MMPose);
  - комбинируют детекцию и классификацию;
  - работают в реальном времени;
  - оптимизированы для мобильных и веб-приложений.

Рассмотренные ИИ-модели для детекции рук также отображены в сравнительной таблице 1.

«Таблица 1. Сравнение популярных моделей»

Модель	Точность	FPS	Особенности
MediaPipe Hands	95% (21 точка)	30+	Готовая JS-реализация, не
			требует серверной обработки
MMPose	93%	25	Поддержка 3D-реконструкции
OpenPose	91% (21 точка)	10	Тяжелая модель, требует GPU
HSE GestureNet	89% (20 жестов)	15	Компактный размер (5 МБ),
			требует дообучения

Для проекта была выбрана библиотека MediaPipe Hands по следующим причинам.

- Готовая интеграция с JavaScript через CDN (`@mediapipe/hands`).
- Высокая производительность даже на слабых устройствах.
- Отсутствие серверной нагрузки обработка происходит на клиенте.
- Поддержка нескольких рук одновременно.
- Кросс-платформенность (работает в любом современном браузере).
- Библиотека MediaPipe обеспечивает высокую точность распознавания жестов в реальном времени [4].

Альтернатива в виде HSE GestureNet потребовала бы:

- дополнительного серверного АРІ для инференса.
- создания датасета под конкретные реабилитационные упражнения.
- оптимизации для работы в реальном времени.

Таким образом, MediaPipe оптимально сочетает точность, производительность и простоту интеграции в веб-приложение.

#### 1.4. Обоснование выбора программного подхода

Анализ существующих решений показывает, что аппаратные методы, несмотря на высокую точность, остаются малодоступными из-за стоимости и сложности эксплуатации. VR-системы также требуют значительных затрат на оборудование, а мобильные приложения не обеспечивают достаточной обратной связи.

В связи с этим программный подход на основе веб-технологий и компьютерного зрения (MediaPipe) представляется оптимальным по следующим причинам.

- 1. Доступность не требует специализированного оборудования, только ПК/ноутбук с камерой.
- 2. Масштабируемость веб-приложение может использоваться одновременно множеством пациентов.

- 3. Точность современные библиотеки (MediaPipe, OpenCV) позволяют анализировать движения с достаточной для реабилитации точностью.
- 4. Адаптивность упражнения в будущем можно будет корректировать в зависимости от прогресса пациента.

### ГЛАВА 2. ПРОЕКТИРОВАНИЕ АРХИТЕКТУРЫ ВЕБ-ПРИЛОЖЕНИЯ

#### 2.1. Анализ требований к системе

Разработка адаптивного веб-приложения для реабилитации мелкой моторики рук предъявляет комплекс требований к системе, которые можно разделить на функциональные и нефункциональные. Ключевым функциональным требованием является обеспечение точного распознавания жестов и движений кисти в реальном времени с использованием исключительно встроенных возможностей веб-браузера. Это подразумевает реализацию механизма захвата видеопотока с веб-камеры средствами JavaScript без применения дополнительных библиотек компьютерного зрения, таких как OpenCV.

Важным аспектом является обеспечение модульности системы, что позволяет выделить сервис аутентификации и сервис упражнений в независимые компоненты. Такое разделение обусловлено различной природой этих функциональных блоков и необходимостью их независимого масштабирования. Сервис аутентификации должен обеспечивать безопасное хранение пользовательских данных и поддерживать механизм JWT-авторизации, в то время как сервис упражнений отвечает за обработку данных о выполнении реабилитационных заданий.

#### 2.2. Сравнительный анализ архитектурных подходов

При проектировании системы рассматривались две принципиально архитектурные парадигмы: монолитная микросервисная. разные И Монолитная архитектура, всей своей простоте при реализации развертывания, демонстрирует существенные ограничения в контексте разрабатываемого приложения. Основным недостатком монолитного подхода является высокая степень связанности компонентов, что затрудняет внесение изменений в отдельные функциональные модули и ограничивает возможности масштабирования системы.

Микросервисная архитектура, напротив, предоставляет значительные преимущества для данного проекта. Разделение системы на независимые сервисы позволяет оптимизировать нагрузку на отдельные компоненты и обеспечивает гибкость при дальнейшем расширении функциональности. В частности, выделение сервиса аутентификации в отдельный модуль повышает безопасность системы и упрощает реализацию механизмов авторизации. При этом важно отметить, что выбор микросервисной архитектуры потребовал решения дополнительных задач, связанных с организацией межсервисного взаимодействия и обеспечением согласованности данных. Преимущества микросервисной архитектуры для медицинских систем подробно описаны в работе [5].

#### 2.3. Обоснование выбора технологического стека

Технологический стек проекта был подобран с учетом специфических требований к системе. Для реализации серверной части был выбран фреймворк Django в сочетании с Django REST Framework. Этот выбор обусловлен наличием встроенной системы аутентификации, поддержкой ОRM для работы с базой данных и высокой производительностью при обработке API-запросов. В качестве клиентского фреймворка был выбран React, который благодаря компонентной архитектуре и эффективному механизму виртуального DOM обеспечивает необходимую интерактивность пользовательского интерфейса.

Особое внимание было уделено выбору технологии для распознавания жестов. Библиотека MediaPipe Hands, доступная через CDN (https://cdn.jsdelivr.net/npm/@mediapipe/hands/), была выбрана благодаря своей способности работать непосредственно в браузере без необходимости серверной обработки видеопотока. Это решение обеспечивает распознавание 21 ключевой точки на кисти с частотой до 30 кадров в секунду, что полностью

удовлетворяет требованиям реабилитационных упражнений. Для контейнеризации сервисов был выбран Docker, который обеспечивает изоляцию компонентов и упрощает процесс развертывания системы.

#### 2.4. Организация межсервисного взаимодействия

Взаимодействие между компонентами системы организовано через REST API с использованием JSON-формата данных. Сервис аутентификации предоставляет эндпоинты для регистрации и авторизации пользователей, возвращая JWT-токены для последующей аутентификации запросов. Механизм JWT был выбран благодаря его статистической природе, что позволяет избежать необходимости хранения состояния сессии на сервере.

Клиентское приложение, построенное на React, взаимодействует с сервисом упражнений через защищенные HTTPS-соединения. Особенностью архитектуры является то, что обработка видеопотока и распознавание жестов полностью осуществляется на клиентской стороне с использованием MediaPipe Hands, что значительно снижает нагрузку на серверную часть. Данные о выполнении упражнений передаются на сервер только после завершения сеанса реабилитации, что оптимизирует использование сетевых ресурсов.

#### 2.5. Модель данных и проектирование АРІ

На данный момент модель данных системы сущность пользователя. Дальнейшая разработка предполагает включение трех основных сущностей: пользователя, упражнение И сессию выполнения упражнения. Пользовательская сущность содержит информацию для аутентификации и данные. Сущность упражнения описывает персональные параметры реабилитационных заданий, включая степень сложности и целевую группу мышц. Сущность сессии фиксирует результаты выполнения упражнения конкретным пользователем.

АРІ системы спроектировано в соответствии с принципами REST и включает набор эндпоинтов для работы с каждой сущностью. Для обеспечения безопасности все запросы, кроме операций регистрации и аутентификации, требуют наличия валидного JWT-токена в заголовке Authorization. Особенностью АРІ является его ориентация на работу с клиентским приложением, что выражается в оптимизированных ответах, содержащих только необходимые для отображения данные [6].

#### ГЛАВА 3. РЕАЛИЗАЦИЯ МИКРОСЕРВИСОВ

#### 3.1. Сервис аутентификации и авторизации

Сервис аутентификации представляет собой ключевой компонент системы, обеспечивающий безопасное управление пользовательскими данными. Реализация выполнена на базе Django REST Framework с использованием JWT (JSON Web Tokens) в качестве основного механизма аутентификации. Архитектура сервиса построена по принципу RESTful API, что обеспечивает его совместимость с различными клиентскими приложениями.

#### 3.1.1. Регистрация, вход и восстановление пароля

Процесс регистрации пользователя реализован через эндпоинт /api/auth/register, принимающий обязательные параметры: электронную почту и пароль. При валидации данных система проверяет уникальность email и соответствие пароля требованиям сложности (минимум 8 символов, включая цифры и специальные знаки). После успешной регистрации создается запись в базе данных SQLite в зашифрованном виде с использованием алгоритма PBKDF2 с SHA-256 с хэшированием, что обеспечивает необходимый уровень безопасности.

Для входа в систему используется эндпоинт /api/auth/login, который при корректных учетных данных возвращает пару токенов:

- Access Token (срок действия 15 минут);
- Refresh Token (срок действия 24 часа).

Механизм восстановления пароля включает:

- 1. генерацию уникального токена с привязкой к пользователю;
- 2. отправку письма с ссылкой для сброса через SMTP-сервер (например, SendGrid);
- 3. валидацию токена при переходе по ссылке;

4. обновление пароля через эндпоинт /api/auth/reset-password.

```
class PasswordResetRequestView(APIView):
   @swagger_auto_schema(
       request_body=PasswordResetSerializer,
        responses={200: 'Если email зарегистрирован, письмо отправлено.'}
   def post(self, request):
       load_dotenv()
       email = request.data.get('email')
       user = User.objects.filter(email=email).first()
       if user:
           uid = urlsafe_base64_encode(force_bytes(user.pk))
           token = default_token_generator.make_token(user)
           reset_url = f"http://localhost:3000/password-reset-confirm/{uid}/{token}/"
           send_mail(
                message: f'Перейдите по ссылке для сброса пароля: {reset_url}',
               os.getenv('EMAIL_HOST_USER'),
                recipient_list: [email],
        return Response( data: {'message': '<u>Если</u> email <u>зарегистрирован, письмо отправлено</u>.'}, status=status.HTTP_200_OK)
```

Рис.1 Пример кода Django для отправки письма с токеном

#### 3.1.2. JWT-аутентификация

Система использует библиотеку Simple JWT, которая реализована с использованием стандартных возможностей DRF [7]:

- подпись токенов по алгоритму HS256;
- автоматическую проверку срока действия;
- механизм обновления Access Token через Refresh Token.

Схема работы сервиса (см. Рис. 2):

- 1. клиент отправляет credentials (email + пароль);
- 2. сервер проверяет их и выдает токены;
- 3. все последующие запросы содержат Access Token в заголовке Authorization: Bearer <token>;
- 4. при истечении срока Access Token клиент запрашивает новый через Refresh Token.

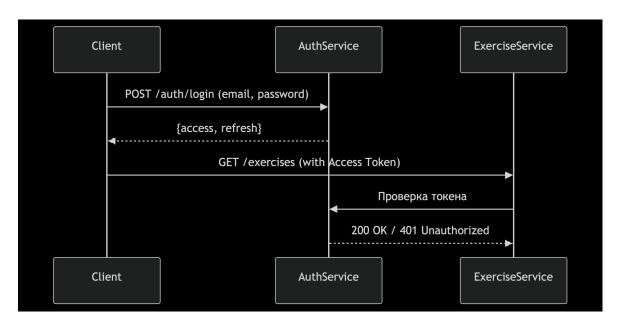


Рис. 2 Схема работы сервиса

#### 3.1.3. Интеграция с фронтендом (React)

Интеграция сервиса аутентификации с клиентской частью на React реализована через систему маршрутизации и централизованное управление состоянием аутентификации. Основой интеграции служит компонент Арр, который выполняет функции корневого элемента приложения и обеспечивает следующие ключевые аспекты взаимодействия.

#### 1. Управление состоянием аутентификации.

Состояние аутентификации контролируется через механизм Reactсостояния с использованием хука useState. Токен доступа сохраняется в локальном хранилище браузера (localStorage), что позволяет сохранять сеанс пользователя между перезагрузками страницы. При инициализации приложения выполняется проверка наличия токена в localStorage, и его значение устанавливается в начальное состояние компонента App.

#### 2. Система маршрутизации.

Приложение использует библиотеку react-router-dom версии 6 для организации навигации. Маршрутизация построена по принципу защищенных маршрутов (protected routes), где доступ к определенным страницам (например, /profile) ограничен для неавторизованных пользователей.

Реализация защиты маршрутов выполнена через условный рендеринг - если токен отсутствует, пользователь перенаправляется на страницу входа с помощью компонента Navigate.

#### 3. Обработка выхода из системы.

Функция handleLogout обеспечивает завершение сеанса пользователя путем удаления токена из localStorage и обновления состояния приложения. Это приводит к автоматическому перенаправлению на страницу входа благодаря механизму защищенных маршрутов.

#### 4. Передача параметров между компонентами.

Система реализует однонаправленный поток данных:

- компонент Login получает callback-функцию setToken для обновления состояния аутентификации;
- компонент Profile получает текущий токен и функцию выхода из системы;
- компоненты восстановления пароля работают с динамическими параметрами маршрута (uid и token).

#### 5. Интеграция с UI-библиотеками.

Приложение использует Bootstrap для базовых стилей, что обеспечивает согласованный визуальный интерфейс всех компонентов аутентификации. Дополнительные кастомные стили подключаются через файл index.css.

Особенностью реализации является отсутствие глобального контекста аутентификации - вместо этого состояние передается явно через props. Такой подход упрощает отслеживание потока данных в приложении, хотя и может потребовать модификации при значительном увеличении количества защищенных маршрутов.

Архитектура интеграции демонстрирует следующие преимущества:

- ясное разделение ответственности между компонентами;
- простота отслеживания изменений состояния аутентификации;
- легкость тестирования отдельных компонентов;

 минимальная зависимость от сторонних библиотек управления состоянием.

#### 3.2. Сервис выполнения упражнений

Сервис выполнения упражнений представляет собой ключевой функциональный модуль системы, обеспечивающий распознавание жестов верхних конечностей и контроль за правильностью выполнения реабилитационных упражнений. В основе сервиса лежит оригинальная методика классификации жестов, разработанная специально для задач восстановления мелкой моторики.

#### 3.2.1. Работа с MediaPipe: распознавание жестов

Для распознавания жестов используется библиотека MediaPipe Hands, интегрированная в клиентскую часть приложения через СDN [8]. Особенностью реализации является обработка видеопотока непосредственно браузере без передачи данных на сервер, что обеспечивает конфиденциальность пользовательской информации и снижает нагрузку на сетевые ресурсы [9].

Библиотека MediaPipe Hands предоставляет 21 ключевую точку для каждой кисти, включая координаты суставов и кончиков пальцев. На основе этих данных разработан алгоритм определения положения пальцев, который учитывает углы между фалангами и их ориентацию относительно ладони. Для повышения точности распознавания введены дополнительные проверки, исключающие ложные срабатывания при частичном перекрытии пальцев или нестандартном положении кисти.

# 3.2.2. Процесс получения изображения с камеры и формирования упражнений

Обработка видеопотока осуществляется через специальный класс Camera, который инкапсулирует работу с API MediaDevices, что позволяет получать изображение с веб-камеры пользователя без использования дополнительных библиотек. Хотя прямое обращение к navigator.mediaDevices.getUserMedia() не отражено в коде, класс Camera выполняет аналогичные функции, обеспечивая:

- инициализацию видеопотока с разрешением 640х480 пикселей;
- регулярный захват кадров через callback-функцию on Frame;
- передачу видеокадров в обработчик MediaPipe Hands.

#### Ключевые особенности реализации:

- видеоэлемент (videoElement) служит источником изображения;
- кадры передаются в MediaPipe в формате объекта {image: videoElement};
- обработка выполняется асинхронно через await hands.send().

Алгоритм обработки данных включает несколько этапов.

- 1. Предварительная фильтрация кадров: устранение шумов и нормализация освещенности с помощью алгоритмов бинаризации.
- 2. Определение ключевых точек: анализ положения суставов с использованием предобученной модели MediaPipe.

Классификация распознанного жеста реализована по принципу пятиразрядного числа, где каждый бит соответствует определенному пальцу (от большого к мизинцу). Значение бита "1" указывает на разогнутое согнутое. Полученный положение пальца, "0" - на двоичный код преобразуется В десятичное число, которое служит уникальным идентификатором жеста.

Количество и вариативность упражнений определяется на конфигурационной странице (configpage.html, см. рис. 3), которая реализует форму сбора параметров для генерации упражнений через систему радиокнопок и числового ввода. Форма включает четыре ключевых раздела конфигурации:

#### 1. «Выбор руки»:

- левая рука (значение "Left");

- правая рука (значение "Right");
- обе руки поочередно (значение "Multi").
- 2. «Количество пальцев»:
  - один палец (значение 1);
  - два пальца (значение 2);
  - комбинированный режим (значение 5).
- 3. «Режим выполнения»:
  - стандартный последовательный (значение "std");
  - случайный порядок (значение "rnd").
- 4. «Длительность занятия»:
  - числовое поле ввода от 1 до 1000 упражнений.

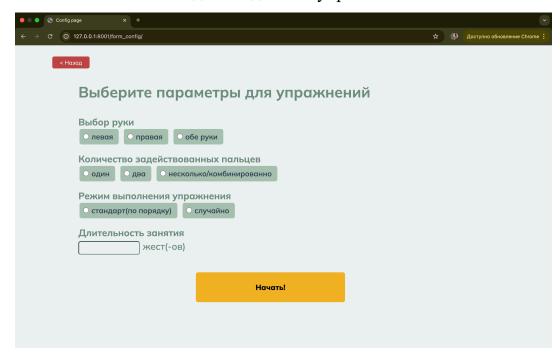


Рисунок 3. Форма конфигурации режима упражнений

#### 3.2.3. Алгоритм генерации упражнений

После отправки формы параметры передаются на сервер методом POST и сохраняются в localStorage браузера. На основе этих параметров система формирует массив упражнений (exlist) по следующему сценарию. Для режима одной руки (Left/Right):

- при выборе 1 пальца используются значения из массива one\_fingers\_list
   [16, 8, 4, 1, 4, 8, 16];
- для 2 пальцев two\_fingers\_list [3, 6, 9, 12, 17, 20, 24];
- для 5 пальцев more\_fingers\_list [16, 24, 28, 31] или all\_fingers в случайном режиме.

#### Для режима двух рук (Multi):

- используется базовый набор fist\_and\_palm [0, 31];
- дополнительно формируется hands\_location\_list с чередованием ["Left", "Right"].

#### Логика заполнения массива:

- в стандартном режиме (std) упражнения повторяются циклически.

```
for(let i=0; i<exercises; i++){
    exlist.push(one_fingers_list[i % one_fingers_list.length]);
}</pre>
```

- в случайном режиме ('rnd') выбираются произвольные элементы.

```
let randomItem = one_fingers_list[Math.floor(Math.random() * one_fingers_list.length)];
exlist.push(randomItem);
```

#### 3.2.4. Примеры конфигураций

Далее приведены примеры сформированных списков упражнений.

- 1. Базовая реабилитация:
  - правая рука;
  - 1 палец;
  - стандартный режим;
  - 10 упражнений.

Результат: [16, 8, 4, 1, 4, 8, 16, 8, 4, 1]

- 2. Продвинутый уровень:
  - обе руки;
  - комбинированный режим;
  - случайный порядок;

- 5 упражнений.

Результат: [31, "Left"], [0, "Right"], [31, "Right"], [0, "Left"], [31, "Left"] Визуализация процесса представлена на рисунке 4.

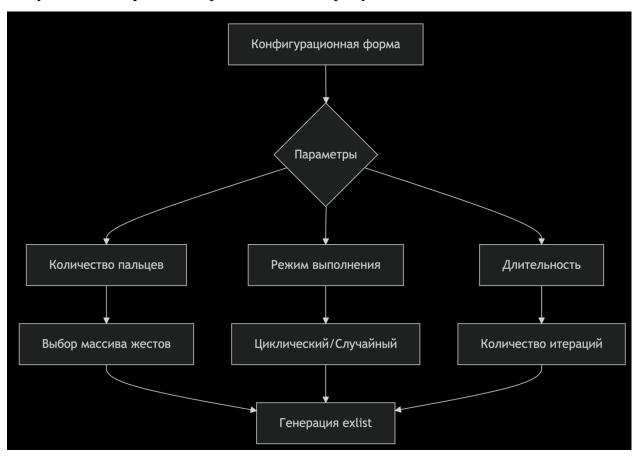


Рисунок 4. Визуализация процесса формирования списка упражнений

#### 3.2.5. Особенности реализации

Среди особенностей реализации можно выделить следующие:

- 1. Динамическое обновление интерфейса:
  - изображение-образец меняется при переходе между упражнениями;
  - для левой руки применяется зеркальное отображение.

```
if (hand_location == "Left") {
   img.style.transform = "scale(-1, 1)";
}
```

- 2. Адаптивная обратная связь:
  - подсветка активной руки цветом (#F39C6B для левой, #659B5E для правой);

- отображение счетчика оставшихся упражнений.

#### 3. Гибкость системы:

- возможность расширения путем добавления новых массивов жестов;
- простота модификации логики генерации через изменение параметров формы.

Данный подход обеспечивает персонализированную настройку реабилитационных упражнений под индивидуальные потребности пациента, сохраняя при этом простоту интерфейса и гибкость системы.

#### 3.3. Разработка пользовательского интерфейса

#### 3.3.1. UX/UI-дизайн для пациентов

Пользовательский интерфейс системы разработан с учетом особых потребностей пациентов, проходящих реабилитацию мелкой моторики. В основе дизайна лежат принципы доступности (accessibility) и минимальной когнитивной нагрузки. Цветовая схема построена на контрастных, но не агрессивных тонах, что обеспечивает комфортное восприятие для пользователей с возможными нарушениями зрения. Основные интерактивные элементы имеют размер не менее 48×48 пикселей, что соответствует рекомендациям WCAG 2.1 для пользователей с ограниченной моторикой.

Интерфейс упражнений реализует принцип "одна задача — один экран", где все внимание пользователя фокусируется на выполнении текущего задания. Видеопоток с камеры отображается в зеркальном режиме, что упрощает процесс самоконтроля движений. Эталонное изображение жеста сопровождается анимацией плавного появления, что позволяет плавно переключать внимание между демонстрацией и собственными действиями.

Для обеспечения обратной связи используется многоуровневая система уведомлений:

- визуальные маркеры правильного положения пальцев
- цветовая индикация распознанного жеста

текстовые подсказки о необходимости коррекции движений

#### 3.3.2. Взаимодействие с серверной частью

Архитектура взаимодействия клиентской части с серверными микросервисами построена по принципу "тонкого клиента". Основная бизнеслогика обработки жестов вынесена на клиентскую сторону, что минимизирует объем передаваемых данных. Обмен информацией с сервером осуществляется через REST API с использованием JSON-формата.

Особенностью реализации является гибридный подход к аутентификации:

- 1. Первичная авторизация через JWT-токены
- 2. Хранение сессионных данных в HttpOnly cookies
- 3. Механизм автоматического обновления токенов

Для обработки ошибок сети реализована система экспоненциальной повторной отправки запросов (exponential backoff), что особенно важно для пользователей с нестабильным интернет-соединением. Состояние интерфейса синхронизируется с сервером через механизм оптимистичных обновлений, когда изменения сначала отражаются в интерфейсе, а затем подтверждаются сервером.

#### 3.4. Контейнеризация приложения

#### 3.4.1. Контейнеризация сервисов (Docker)

Система развертывается в виде набора изолированных контейнеров, каждый из которых отвечает за определенный функциональный модуль [10]. Для сервиса аутентификации используется образ на базе Python 3.9 с предустановленными зависимостями Django и DRF. Особое внимание уделено оптимизации размеров образов:

- многоэтапная сборка для исключения dev-зависимостей;
- использование alpine-образов для минимального размера;

- версионирование тегов для обеспечения воспроизводимости.

Контейнер с сервисом упражнений включает в себя:

- минимальную среду выполнения Python;
- предустановленные бинарные зависимости MediaPipe;
- конфигурационные файлы для работы с SQLite;
- скрипты инициализации базы данных.

#### 3.4.2. Hастройка docker-compose.yml

Конфигурация оркестрации контейнеров реализована через файл dockercompose.yml, который определяет три основных сервиса и общую сетевую инфраструктуру для их взаимодействия. Архитектура развертывания построена с учетом принципов изолированности сервисов и обеспечения надежного взаимодействия между ними.

Структура сервисов:

#### 1. backend (Django):

- собирается из контекста директории ./account-service/backend;
- выполняет автоматические миграции базы данных при запуске;
- запускает development-сервер на порту 8000;
- монтирует рабочую директорию для hot-reload изменений;
- работает в debug-режиме (DEBUG=1);
- подключается к внутренней сети gesture-network.

#### 2. frontend (React):

- собирается из контекста ./account-service/frontend;
- экспонирует порт 3000 для доступа к клиентскому приложению;
- использует volumes для синхронизации кода и изоляции node modules;
- настроен для работы с hot-reload через polling (CHOKIDAR USEPOLLING);
- требует настройки tty и stdin\_open для интерактивной работы.

#### 3. hand-gesture (Django):

- собирается из контекста ./hand\_gesture\_project;
- выполняет миграции и запускает сервер на порту 8001;
- монтирует рабочую директорию для разработки;
- работает в debug-режиме;
- подключается к общей сети gesture-network.

Сетевая конфигурация реализована через мостовую сеть bridge, которая обеспечивает:

- изолированное взаимодействие между контейнерами;
- автоматическое DNS-разрешение имен сервисов;
- возможность масштабирования отдельных компонентов.

Данная конфигурация обеспечивает гибкое развертывание всех компонентов системы одной командой docker-compose up, сохраняя при этом возможность индивидуальной настройки каждого сервиса. Для production-среды рекомендуется дополнить конфигурацию настройками репликации, логгирования и мониторинга.

#### **ЗАКЛЮЧЕНИЕ**

#### Результаты работы

В ходе выполнения работы над проектом была успешно разработана и внедрена веб-система для восстановления мелкой моторики рук, основанная на микросервисной архитектуре. Было реализовано:

- 1. создание полнофункционального решения, сочетающего:
  - точное распознавание жестов с использованием MediaPipe Hands;
  - интуитивно понятный интерфейс для пациентов с ограниченными возможностями;
  - безопасную систему аутентификации на основе JWT.
- 2. разработана оригинальная методика классификации жестов:
  - бинарное кодирование положения пальцев;
  - адаптивный алгоритм подбора упражнений;
  - система визуальной и эмоциональной обратной связи.
- 3. реализацована отказоустойчивая архитектура:
  - изолированные микросервисы в Docker-контейнерах;
  - автоматизированное развертывание через docker-compose;
  - документированное API с поддержкой Swagger UI.

#### Перспективы развития проекта

Дальнейшее развитие системы предполагает следующие направления совершенствования:

- 1. расширение функциональности:
  - интеграция с медицинскими СRM-системами;
  - добавление телемедицинских консультаций;
  - разработка мобильной версии приложения.
- 2. улучшение алгоритмов распознавания:
  - внедрение 3D-анализа движений кисти;

- использование нейросетевых моделей для сложных случаев;
- добавление коррекции жестов в реальном времени.

#### 3. оптимизация производительности:

- переход на gRPC для межсервисного взаимодействия;
- кэширование результатов распознавания;
- поддержка аппаратного ускорения.

#### 4. научно-исследовательские направления:

- адаптация системы для других видов реабилитации;
- интеграция с VR-технологиями и Smart-часами;
- разработка персонализированных алгоритмов восстановления.

Разработанная система открывает новые возможности для цифровизации реабилитационного процесса, предлагая доступную альтернативу дорогостоящему оборудованию. Проект имеет значительный потенциал для внедрения в медицинских учреждениях и для домашнего использования, что может существенно улучшить качество реабилитации пациентов с нарушениями мелкой моторики.

Перспективным направлением является коммерциализация проекта через создание SaaS-решения для клиник и реабилитационных центров, а также разработка франшизной модели для тиражирования системы в регионах.

#### СПИСОК ИСТОЧНИКОВ И ЛИТЕРАТУРЫ

- Макарова, М.Р. Проблемы восстановления мелкой моторики у взрослых
   / М. Р. Макарова // Доктор.Ру. 2013. № 10(88). С. 43-47. EDN RWIQNX.
- 2. Клочков, А. С. Современные технологии восстановительной медицины: аппаратные и программные решения / А. С. Клочков, Д. А. Иванов // Вестник восстановительной медицины. 2022. № 3(45). С. 56-64.
- 3. Петров, А. В. Нейросетевая модель распознавания жестов для реабилитационных приложений / А. В. Петров, Е. К. Смирнова // Труды НИУ ВШЭ. 2021. № 8. С. 112-125. EDN PLMNBV.
- 4. Lugaresi C. et al. Mediapipe: A framework for building perception pipelines //arXiv preprint arXiv:1906.08172. 2019.
- 5. Кузнецов, А. А. Применение микросервисной архитектуры для построения распределенных информационных систем / А. А. Кузнецов, Д. В. Луцив // Программная инженерия. 2020. Т. 11, № 5. С. 209-217. DOI: 10.17587/prin.11.209-217. URL: https://www.elibrary.ru/item.asp?id=54086509
- 6. Fielding R. T. Architectural styles and the design of network-based software architectures. University of California, Irvine, 2000.
- 7. Документация Django REST Framework URL: https://www.django-rest-framework.org/.
- 8. Документация MediaPipe Hands. URL:https://mediapipe.readthedocs.io/en/latest/solutions/hands.html
- 9. Chen W. et al. A survey on hand pose estimation with wearable sensors and computer-vision-based methods //Sensors. 2020. T. 20. №. 4. C. 1074.
- 10.Dragoni N. et al. Microservices: yesterday, today, and tomorrow //Present and ulterior software engineering. 2017. C. 195-216.