Руководство разработчика OrthoStitcher.v1.0

Дата: Май 2025 **Версия:** 1.0

1. Введение

Данное руководство предназначено для программистов и разработчиков, которые планируют вносить изменения в исходный код программного средства OrthoStitcher.v1.0. Оно содержит детальное описание внутренней архитектуры, алгоритмов, правил кодирования, а также рекомендации по отладке и расширению функционала.

2. Структура Проекта

Проект OrthoStitcher организован модульным образом, что облегчает понимание и модификацию кода:

- OrthoStitcher/ (корневая директория репозитория)
 - OrthoScript.py: Основной исполняемый скрипт, содержащий всю логику программы.
 - requirements.txt: Список всех Python-зависимостей проекта.
 - README.md: Главная страница репозитория с кратким описанием и инструкциями.
 - LICENSE: Файл с информацией о лицензии проекта.
 - .gitignore: Файл, определяющий, какие файлы и папки Git должен игнорировать.
 - docs/: Папка для полной документации (PDF-файлы, включая это руководство).
 - test_data/: Папка с небольшими примерами входных изображений для тестирования и демонстрации.
 - screenshots/: Папка с изображениями для README.md и демонстраций.
 - venv orthostitcher/:(Создается локально) Виртуальное окружение Python.

Логические слои и модули программы (функции в OrthoScript.py):

• main блок (if __name__ == "__main__":): Точка входа в программу. Отвечает за парсинг аргументов командной строки, загрузку списка изображений, инициализацию процесса сшивки и сохранение результата.

- stitch_images (images, blend_width): Главная функция-оркестратор.

 Координирует последовательное объединение изображений, итеративно вызывая другие функции пайплайна.
- detect_and_describe (image): Модуль для извлечения ключевых точек и их дескрипторов из изображений.
- match_descriptors (des1, des2): Модуль для сопоставления дескрипторов двух изображений и фильтрации совпадений.
- find_homography (kp1, kp2, matches): Модуль для вычисления матрицы гомографии на основе отфильтрованных совпадений.
- combine_images (img1, img2, H, blend_width): Модуль, отвечающий за геометрическую трансформацию второго изображения, расчет нового холста и его компоновку с первым изображением.
- blend_images (img1, img2, mask, blend_width): Модуль для выполнения градиентного смешивания в области перекрытия, обеспечивающий бесшовность.

3. Описание Ключевых Компонентов (Детально)

Каждая функция в OrthoScript.py имеет четко определенное назначение и хорошо задокументирована с использованием docstrings (как в этом файле). Данные между функциями передаются преимущественно в виде объектов numpy.ndarray (для изображений и матриц) и списков (list) объектов cv2. KeyPoint и cv2. DMatch.

- detect and describe(image):
 - Цель: Найти инвариантные особенности на изображении.
 - **Реализация:** Использует cv2.SIFT_create() для инициализации SIFT-детектора. SIFT-дескрипторы являются 128-мерными векторами float32. Изображение конвертируется в оттенки серого перед обработкой. Разработчик может экспериментировать с параметрами SIFT при инициализации, такими как nfeatures, nOctaveLayers, contrastThreshold, edgeThreshold, sigma.
- match descriptors (des1, des2):
 - **Цель:** Сопоставить дескрипторы двух изображений и отфильтровать ложные соответствия.
 - Реализация: Применяет cv2.BFMatcher() для прямого сопоставления. Для фильтрации используется knnMatch(k=2) с последующим Lowe's Ratio Test (m.distance < 0.75 * n.distance), который эффективно отсеивает неоднозначные соответствия.
- find homography(kp1, kp2, matches):
 - Цель: Вычислить перспективную трансформацию между двумя изображениями.

- **Реализация:** Использует cv2.findHomography() с методом cv2.RANSAC. Порог 50.0 определяет максимальное допустимое отклонение для точек, считающихся инлайерами. Для надежного вычисления требуется минимум 20 совпадений (этот порог задан в коде). Возвращает None, если совпадений недостаточно.
- blend images (img1, img2, mask, blend width):
 - Цель: Выполнить градиентное смешивание для бесшовного перехода.
 - Реализация: Изображения временно преобразуются в np.float32. Использует cv2.distanceTransform() для генерации карты расстояний от границ mask, на основе которой вычисляется alpha -канал. Смешивание выполняется по формуле img1 * (1 alpha) + img2 * alpha. Области вне маски сохраняют значения из img1.
- combine_images(img1, img2, H, blend_width):
 - **Цель:** Объединить два изображения на новом холсте с учетом трансформации и смешивания.
 - **Реализация:** Вычисляет размеры нового холста, достаточные для размещения обоих изображений. Создает матрицу сдвига (translation) для корректного позиционирования. Использует cv2.warpPerspective() для трансформации второго изображения и его маски. К маске применяется морфологическая операция эрозии (cv2.erode) для улучшения качества смешивания. Затем вызывает blend images.

4. Правила Кодирования и Документирования

Для поддержания высокого качества кода и облегчения командной работы рекомендуется придерживаться следующих правил:

- **Стандарт стиля кода:** Соответствие рекомендациям <u>PEP 8</u> по форматированию кода.
- Именование: Использовать snake_case для имен функций, переменных и файлов (например, detect and describe, blend width, OrthoScript.py).
- Документирование функций (Docstrings): Каждая функция должна иметь подробный docstring в формате reStructuredText (или аналогичном, как в этом файле), описывающий ее назначение, входные параметры (Args:) с указанием типов и возвращаемые значения (Returns:).
- Встроенные комментарии (Inline comments): Использовать # для пояснения сложных, неочевидных или алгоритмически важных участков кода.

5. Отладка Программы

Для эффективной отладки OrthoStitcher рекомендуется использовать следующие методы:

- **IDE-отладчики:** Используйте встроенные отладчики PyCharm или Visual Studio Code. Они позволяют устанавливать точки останова (breakpoints), пошагово выполнять код, просматривать значения переменных в реальном времени.
- Вывод в консоль (print ()): Для быстрого контроля значений переменных или хода выполнения можно временно добавлять операторы print () . Удаляйте или комментируйте их после завершения отладки.
- Визуализация промежуточных результатов (cv2.imshow ()): Это мощный инструмент для визуальной отладки. Используйте cv2.imshow () для отображения изображений на различных этапах обработки (например, после детектирования ключевых точек, после трансформации, после смешивания). Не забудьте cv2.waitKey(0) и cv2.destroyAllWindows() для управления окнами.

```
cv2.imshow("Промежуточное изображение", image_array) cv2.waitKey(0) # Ожидать нажатия любой клавиши cv2.destroyAllWindows() # Закрыть все окна OpenCV
```

• Типичные точки останова для отладки:

- После match_descriptors: Проверить количество и качество найденных совпадений.
- После find_homography:Проверить содержимое матрицы н и её корректность.
- Внутри combine_images после cv2.warpPerspective:Визуализировать трансформированное второе изображение.
- Внутри blend_images: Проверить, как формируется alpha-канал и выглядит результат смешивания.

6. Тестирование

Разработчик должен проводить тестирование своих изменений для обеспечения стабильности и корректности работы Программы.

- Ручное тестирование: Запуск OrthoScript.py с различными тестовыми наборами данных из папки test_data. Включайте как "идеальные" случаи, так и "краевые" (например, низкое перекрытие, изменения освещения, шумные изображения). Визуальная оценка качества выходной панорамы остается ключевым методом.
- **Автоматизированные тесты (рекомендуется)**: Настоятельно рекомендуется разрабатывать модульные и интеграционные тесты с использованием стандартных фреймворков, таких как unittest (встроенный в Python) или pytest.
 - **Модульные тесты:** Проверка корректности работы отдельных функций изолированно (например, detect_and_describe возвращает ожидаемый формат данных, match descriptors корректно фильтрует совпадения).

• **Интеграционные тесты:** Проверка взаимодействия между функциями и всего пайплайна (например, сшивка небольшого тестового набора изображений и сравнение результата с эталонным).

7. Расширение и Модификация Функционала

Архитектура программы спроектирована с учетом возможности расширения функционала и замены отдельных компонентов.

• 7.1. Основные точки расширения:

- Альтернативные алгоритмы детектирования/описания признаков:
 - Модификация функции detect_and_describe для поддержки других классических алгоритмов (например, ORB, AKAZE), а также интеграция современных нейросетевых методов, таких как **SuperPoint**.
- Сопоставление признаков на основе глубокого обучения:
 - Интеграция SuperGlue для сопоставления признаков, что может значительно повысить точность и устойчивость к сложным сценариям, а также LoFTR (Local Feature Transformer) для прямого предсказания плотных соответствий.
- Усовершенствованные методы смешивания:
 - Реализация более сложных алгоритмов смешивания в blend_images , таких как многополосное смешивание (multi-band blending), для достижения ещё более высокого качества и устранения остаточных артефактов при значительных различиях в освещении.
- Оптимизация производительности:
 - Исследование и внедрение параллельных вычислений на уровне CPU (например, с использованием модуля multiprocessing для обработки независимых пар изображений).
 - Исследование возможностей GPU-ускорения (например, через opencvpython-cuda и библиотеки CUDA) для нейросетевых методов.
- Переход к 3D-моделированию и ортотрансформированию:
 - Развитие программы в полноценную фотограмметрическую систему,
 включающую этапы создания трехмерных моделей. Это потребует:
 - **Расчет 3D-структуры:** "Поднятие" 2D-соответствий в 3D-пространство (например, с использованием алгоритмов Structure from Motion SfM, или методов **LoFT** Lifting from the 2D to 3D).
 - Построение Цифровой Модели Рельефа (ЦМР/DEM): Создание цифрового представления поверхности Земли.
 - Использование RANSAC 3D: Применение алгоритма RANSAC для вычисления трансформаций или моделей в 3D-пространстве (например, для совмещения 3D-моделей или фильтрации выбросов в облаках точек).

- Ортотрансформирование: Проецирование изображений на ЦМР для устранения перспективных искажений, вызванных рельефом местности.
- Парсинг и использование референтных данных:
 - Добавление функционала для парсинга и использования спутниковых или картографических изображений из открытых источников (например, Google Maps, данные Leaflet) в качестве референтных слоев для геопривязки, валидации или контекстуализации.
- Разработка графического интерфейса пользователя (GUI):
 - Создание удобного и интуитивно понятного пользовательского интерфейса с использованием библиотек, таких как РуОt, Tkinter или Streamlit.

• 7.2. Принципы добавления нового функционала:

- **Модульность:** Новый функционал следует реализовывать в виде отдельных функций или классов, которые затем интегрируются в существующий пайплайн (stitch images или combine images).
- Параметризация: По возможности, новый функционал должен быть конфигурируем через аргументы командной строки, аналогично blend width и direction.
- **Совместимость:** Новые функции должны поддерживать текущие форматы входных и выходных данных, или должна быть предусмотрена конвертация.

• 7.3. Области для рефакторинга и улучшения:

- Обработка ошибок: Внедрение централизованной системы логирования (с использованием модуля logging) и/или пользовательских исключений для более сложной отладки и расширяемости.
- Структурирование combine_images: Разделение этой объемной функции на несколько более мелких и специализированных подфункций (например, calculate_canvas_size, warp_image_and_mask, place_first_image)для повышения читаемости и поддерживаемости кода.