

Санкт-Петербургский политехнический университет Петра Великого  
Институт машиностроения, материалов и транспорта  
Высшая школа автоматизации и робототехники

**Отчёт**  
**по курсовой работе по теме**  
**«Разработка базовых классов для библиотеки анализа**  
**спутниковых снимков на Python»**

Дисциплина: «Объектно-ориентированное программирование»

Студент гр. 3331506/20102

Коннов К. Г.

Преподаватель

Ананьевский М. С.

Санкт-Петербург

2025

## СОДЕРЖАНИЕ

ВВЕДЕНИЕ .....	3
АЛГОРИТМИЧЕСКАЯ ЧАСТЬ .....	4
Постановка задачи .....	4
Реализуемые функциональности.....	4
Используемые библиотеки .....	5
Программный код .....	6
ЗАКЛЮЧЕНИЕ .....	9

## ВВЕДЕНИЕ

Космическая аэрофотосъёмка (дистанционное зондирование Земли) сегодня является ключевым источником данных для мониторинга окружающей среды, сельского хозяйства, городского планирования и других областей. Съёмка с помощью спутников или БПЛА генерирует огромные массивы многоспектральных изображений, требующих эффективных методов анализа. В таких условиях автоматизация обработки данных с помощью программных средств становится крайне актуальной задачей. Python — один из наиболее популярных языков программирования для анализа геопространственных данных благодаря богатому набору библиотек и простой интеграции различных инструментов. Использование Python позволяет быстро прототипировать алгоритмы обработки изображений, а готовые библиотеки ускоряют решение типовых задач и уменьшают количество рутинных операций.

Автоматизированная обработка космических изображений с помощью Python обладает существенными преимуществами. Во-первых, она значительно ускоряет обработку больших объёмов данных по сравнению с ручными или полуавтоматическими методами в геоинформационных системах (GIS). Во-вторых, скриптовая автоматизация обеспечивает воспроизводимость результатов: один и тот же алгоритм можно многократно применять к разным наборам снимков. В-третьих, использование открытых библиотек и стандартов (GDAL, GeoTIFF, GeoJSON и т. д.) позволяет обрабатывать данные из различных источников без преобразований между проприетарными форматами. Все эти факторы делают разработку специализированного ПО для автоматической обработки аэрофотосъёмки на Python важной и перспективной задачей.

## АЛГОРИТМИЧЕСКАЯ ЧАСТЬ

### Постановка задачи

Космические и аэрофотоснимки представляют собой растровые геопривязанные изображения: каждый пиксель имеет координаты на земной поверхности и может содержать данные по нескольким спектральным каналам (например, красному, зелёному, инфракрасному). Основные этапы обработки таких данных включают преобразование проекций, выделение областей интереса (ROI) с помощью векторных масок, анализ значений пикселей и учёт метаданных (привязка, разрешение, система координат и т. д.). При этом важно работать с большими массивами чисел (пикселями), выполнять геометрические операции над полигонами и применять математические преобразования.

В качестве задачи данной курсовой работы было решено создать универсальные базовые классы для хранения, обработки и конвертации космических данных. Это базовый класс *Raster*, содержащий все необходимые методы, а также базовый класс *Layer*, необходимый для обработки многоканальных снимков, а также их геометрической обработки с помощью векторных типов данных.

### Реализуемые функциональности

Далее приведен список основных функциональностей в базовых классах, а также описание :

- Работа с проекциями и системами координат.

Изображения могут быть записаны в разных системах координат (например, UTM или WGS84). Понимание и преобразование проекций обеспечивают корректное наложение растров и векторных данных. Для этого используется библиотека *pyproj* [5], позволяющая конвертировать координаты между EPSG-кодами и произвольными CRS.

- Маскирование и обрезка растра.

Часто необходимо «вырезать» часть изображения по границе интересующего полигона или маски. Библиотека *rasterio* предоставляет модуль *rasterio.mask*, который позволяет применить геометрические маски: все пиксели, выходящие за пределы заданного полигона, можно обнулить или пометить как *NoData*. При этом опция *crop=True* обеспечивает «отрезание» растра по минимальному охватывающему прямоугольнику маски.

- Работа с метаданными и координатными преобразованиями.

Растровый файл содержит метаданные — информацию о геопривязке (преобразование *transform*), системе координат (CRS), размерах и т. д. При чтении через *rasterio* [2] можно получить эти атрибуты и, например, определить географические координаты любого пикселя (*src.xy(row, col)*), затем преобразовать их в другую систему с помощью *pyproj* [5]. Такие операции необходимы для анализа точных координат объектов на снимке.

### Используемые библиотеки

Стоит более детально рассмотреть основные используемые библиотеки.

Их описание приведено ниже в виде списка:

- NumPy — фундаментальный пакет для научных вычислений с Python. Он предоставляет эффективные N-мерные массивы и математические функции. Растровые данные при чтении обычно преобразуются в объекты *numpy.ndarray* [4], что даёт возможность быстрого векторного и матричного анализа (фильтрации, агрегации, арифметики над пикселями).
- Rasterio — высокоуровневая библиотека для чтения, записи и обработки растровых геоданных. Она основана на GDAL и интегрируется с NumPy. Rasterio «читает и записывает» форматы GeoTIFF и другие, предоставляя Python-API на основе Numpy-массивов. С помощью Rasterio можно открывать файлы, читать отдельные полосы

изображения, получать метаданные (*dataset.meta*, *dataset.transform*, *dataset.crs* и др.), а также выполнять пространственные операции (изменение проекции, выделение снимков и т. д.).

- GeoPandas [3] — расширение библиотеки Pandas для работы с геопространственными данными. GeoPandas объединяет табличные возможности Pandas с возможностями библиотеки Shapely по работе с геометрическими объектами. Это позволяет легко читать и обрабатывать векторные форматы (shapefile, GeoJSON и др.), фильтровать и трансформировать полигоны. В рамках задачи обработки аэрофотоснимков GeoPandas используется для хранения границ областей интереса, объединения атрибутивной информации с пространственной или для создания новых векторных объектов (буферизация, объединение и т. д.).
- Pyproj — библиотека для преобразования систем координат. Она необходима, когда растровые данные и векторные полигоны имеют разные проекции. Например, координаты, полученные из растра через Rasterio (обычно в метрах в местной системе), преобразуют в широту/долготу (WGS84) с помощью pyproj. Pyproj поддерживает стандарты EPSG и PROJ, что позволяет гибко задавать и конвертировать CRS.

### **Комментарии к программному коду**

Реализованный код представлен в приложении. Он имеет структуру, соответствующую базовым принципам ООП. Также код содержит все необходимые комментарии, типизацию, обработку ошибок. Описание структуры алгоритма и основных реализованных методов представлено далее.

Класс Layer представляет собой отдельный слой растровых данных, инкапсулирующий сами данные и связанные с ними метаданные. Он предоставляет методы для валидации, доступа к данным и выполнения геопространственных операций. Его основные методы и функциональность:

1. Инициализация (`__init__`): создает экземпляр `Layer` с растровыми данными (в формате `DatasetReader` или массива `numpy`) и метаданными (в виде объекта `Metadata` или словаря). Если метаданные переданы в виде словаря, они преобразуются в объект `Metadata`. Данные проверяются с помощью метода `_validate_data` [1].
2. Управление системой координат (`crs`): Свойство `crs` предоставляет методы для получения и установки системы координат (CRS). Установка CRS приводит к перепроецированию набора данных и обновлению метаданных, что обеспечивает геопространственную согласованность [2].
3. Обрезка (`crop`): выполняет обрезку слоя с использованием шейп-файла, `GeoDataFrame` или `GeoSeries`. Поддерживает выбор конкретных геометрических объектов и обновляет метаданные после обрезки, что позволяет проводить точный пространственный анализ [3].
4. Доступ к данным (`to_numpy`, `get_by_index`): Метод `to_numpy` преобразует растровые данные в массив `numpy`, а `get_by_index` позволяет извлечь значение по указанным индексам строки и столбца, упрощая манипуляции на уровне пикселей [1].
5. Статистические свойства (`max`, `min`, `mean`): вычисляет максимальное, минимальное и среднее значения растровых данных, предоставляя быстрый доступ к статистическим характеристикам слоя [4].
6. Управление метаданными (`metadata`): Свойство `metadata` позволяет получать и обновлять метаданные, обеспечивая согласованность геопространственных атрибутов [2].

Класс `Raster` представляет многослойный растровый набор данных, управляя коллекцией объектов `Layer`. Он поддерживает операции с несколькими полосами (`bands`) и предоставляет геопространственные функции для комплексной обработки растров. Его основные методы и функциональность

1. Инициализация (`__init__`): создает экземпляр *Raster* либо на основе *DatasetReader*, либо на основе списка объектов *Layer*. Гарантирует, что предоставлены либо данные, либо полосы, извлекает слои из набора данных при необходимости и инициализирует метаданные [1].
2. Доступ к слоям и итерация (`__getitem__`, `__setitem__`, `__iter__`, `__len__`): обеспечивает индексацию, установку, итерацию и определение количества слоев, упрощая работу с многослойными растровыми данными [1].
3. Координаты (*coordinates*): генерирует массивы широт и долгот для каждого пикселя в растре, что полезно для геопространственного анализа [2, 5].
4. Обрезка (*crop*): выполняет обрезку указанных полос растра с использованием шейп-файла или геометрических данных, обновляя метаданные для сохранения согласованности [3].
5. Сохранение в файл (*to\_file*): сохраняет растр в файл, позволяя выбрать определенные полосы для сохранения, что удобно для экспорта данных [4].
6. Поиск ближайшего пикселя (*nearest\_pixel*, *pixel\_info*): находит пиксель, ближайший к заданным координатам (широта и долгота), и возвращает информацию о нем, включая значение в указанной полосе, что полезно для точечного анализа [2].
7. Статистические методы (*max*, *min*, *mean*): вычисляет статистические показатели (максимум, минимум, среднее) для указанной полосы, предоставляя быстрый доступ к характеристикам данных [4].



## **ЗАКЛЮЧЕНИЕ**

В ходе курсовой работы были реализованы базовые классы для растрового типа данных и слоя многоканального спутникового снимка. Описаны все необходимые методы для расчётов и анализа раstra.

Благодаря заложенное модульной архитектуре систему можно гибко дорабатывать и расширять. Среди направлений дальнейшей доработки: добавление алгоритмов машинного обучения для классификации или детектирования объектов на снимках, поддержка новых источников данных (другие форматы или прямой доступ к космическим архивам), оптимизация скорости (параллельная обработка или работа с аппаратным ускорением), а также создание удобного графического интерфейса пользователя.

В целом, создание небольшой, но функциональной библиотеки для бесшовной обработки космических данных различных типов и их анализа является перспективной и востребованной задачей в этой отрасли.

## СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Хантер, Дж. Д. Matplotlib: среда для двумерной графики // Вычисления в науке и технике. — 2007. — Т. 9, № 3. — С. 90–95. — DOI: 10.1109/MCSE.2007.55.
2. Гиллис, С. и др. Rasterio: доступ к геопространственным растровым данным для программистов на Python [Электронный ресурс]. — GitHub Repository, 2013. — URL: <https://github.com/rasterio/rasterio> (дата обращения: 06.05.2025).
3. Джордал, К. и др. GeoPandas: инструменты Python для работы с географическими данными [Электронный ресурс]. — GitHub Repository, 2019. — URL: <https://github.com/geopandas/geopandas> (дата обращения: 06.05.2025).
4. Ван дер Валт, С., Колберт, С. К., Варокво, Г. Массив NumPy: структура для эффективных числовых вычислений // Вычисления в науке и технике. — 2011. — Т. 13, № 2. — С. 22–30. — DOI: 10.1109/MCSE.2011.37.
5. Сноу, К. и др. Pyproj: Python-интерфейс для PROJ — библиотеки картографических проекций [Электронный ресурс]. — GitHub Repository, 2020. — URL: <https://github.com/pyproj4/pyproj> (дата обращения: 06.05.2025).

## ПРИЛОЖЕНИЕ

```
from typing import Any, Iterator

import numpy as np
from geopandas import GeoDataFrame, GeoSeries
from pyproj import CRS
from rasterio import DatasetReader, open as open_raster, transform as raster_transform
from rasterio.mask import mask as mask_band

from .constants import DRIVERS
from .metadata import Metadata
from .utils import reproject_dataset, to_dataset
from ..shapes.polygon import PolygonShapefile

class Layer:
    """
    Represents a single layer of raster data.
    """

    def __init__(
        self,
        data: DatasetReader | np.ndarray | None = None,
        metadata: Metadata | dict | None = None
    ) -> None:
        """
        Initializes a new Layer instance.

        Args:
            data (DatasetReader | np.ndarray | None): The raster data.
            metadata (Metadata | dict | None): Metadata associated with the layer.
        """
        self._metadata = metadata

        # Convert metadata to Metadata object if it's a dictionary
        if isinstance(self._metadata, dict):
            self._metadata = Metadata(**self._metadata)

        # Convert data to a DatasetReader and validate it
        self._data = to_dataset(data, self._metadata.to_dict())
        self._validate_data()

    def _validate_data(self) -> None:
        """
        Validates the data in the layer.
        This method can be overridden by subclasses to add specific validation logic.
        """
        pass

    @staticmethod
    def _unpack(stack: np.ndarray) -> np.ndarray:
        """
        Unpacks a single-layer stack into a 2D array if necessary.

        Args:
            stack (np.ndarray): The input array.

        Returns:
            np.ndarray: The unpacked array.
        """
        if stack.shape[0] == 1 and len(stack.shape) == 3:
            return stack[0]
        return stack

    @property
    def crs(self) -> CRS | str:
        """
        Gets the Coordinate Reference System (CRS) of the layer.

        Returns:
            CRS | str: The CRS of the layer.
        """
        return self._metadata.crs

    @crs.setter
```

```

def crs(self, crs: CRS | str) -> None:
    """
    Sets the Coordinate Reference System (CRS) of the layer.

    Args:
        crs (CRS | str): The CRS to set.
    """
    if isinstance(crs, str):
        crs = CRS.from_user_input(crs)
    elif not isinstance(crs, CRS):
        raise ValueError("Invalid CRS type.")

    # Reproject the dataset and update metadata
    self._data = reproject_dataset(self._data, crs)
    self._metadata.update(metadata=self._data.meta)

def crop(self, shapefile: PolygonShapefile | GeoDataFrame | GeoSeries, **kwargs) -> "Layer":
    """
    Crops the layer using a given shapefile or GeoDataFrame.

    Args:
        shapefile (PolygonShapefile | GeoDataFrame | GeoSeries): The shapefile or GeoDataFrame
        to use for cropping.
        **kwargs: Additional keyword arguments for cropping.

    Returns:
        Layer: The cropped layer.
    """
    if self._data is None:
        raise ValueError("Layer is empty.")

    # Handle specific geometry number if provided
    features = kwargs.pop("features", None)

    if isinstance(features, list) and isinstance(shapefile, PolygonShapefile):
        shapefile = [shapefile.geometry_feature(number) for number in features]

    elif isinstance(features, int) and isinstance(shapefile, PolygonShapefile):
        shapefile = shapefile.geometry_feature(features)

    elif isinstance(shapefile, PolygonShapefile):
        shapefile = shapefile.geometry

    # Ensure shapefile is a list of geometries
    if isinstance(shapefile, (GeoDataFrame, GeoSeries)):
        shapefile = [shapefile]

    # Crop the data using the provided shapefile
    for geometry in shapefile:
        data, transform = mask_band(self.data, geometry, crop=True, **kwargs)
        self._metadata.update_after_crop(transform=transform, crop=data[0])
        self._data = to_dataset(data, self._metadata.to_dict())

    return self

@classmethod
def from_layer(cls, *args, **kwargs) -> "Layer":
    """
    Creates a new Layer instance from an existing layer.

    Args:
        *args: Positional arguments.
        **kwargs: Keyword arguments.

    Returns:
        Layer: A new Layer instance.

    Raises:
        NotImplementedError: This method should be implemented by subclasses.
    """
    raise NotImplementedError

def get_by_index(self, row: int, col: int):
    """
    Gets the value at a specific row and column index in the raster data.

    Args:

```

```

        row (int): The row index.
        col (int): The column index.

Returns:
    The value at the specified index.
"""
array = self.to_numpy()

if row >= self.shape[0] or col >= self.shape[1]:
    raise ValueError("Invalid row or column index.")

return array[row][col]

@property
def data(self) -> DatasetReader:
    """
    Gets the raster data.

Returns:
    DatasetReader: The raster data.
    """
    return self._data

@property
def max(self) -> int | float:
    """
    Gets the maximum value in the raster data.

Returns:
    int | float: The maximum value.
    """
    return self.to_numpy().max()

@property
def mean(self) -> int | float:
    """
    Gets the mean value in the raster data.

Returns:
    int | float: The mean value.
    """
    return self._data.read().mean()

@property
def metadata(self) -> Metadata:
    """
    Gets the metadata associated with the layer.

Returns:
    Metadata: The metadata.
    """
    return self._metadata

@metadata.setter
def metadata(self, metadata: Metadata) -> None:
    """
    Sets the metadata associated with the layer.

Args:
    metadata (Metadata): The metadata to set.
    """
    self._metadata = metadata

@property
def min(self) -> int | float:
    """
    Gets the minimum value in the raster data.

Returns:
    int | float: The minimum value.
    """
    return self._data.read().min()

@property
def shape(self) -> tuple[int, ...]:
    """
    Gets the shape of the raster data.

```

```

    Returns:
        tuple: The shape of the raster data.
    """
    return self._data.shape

def to_numpy(self) -> np.ndarray:
    """
    Converts the raster data to a NumPy array.

    Returns:
        np.ndarray: The raster data as a NumPy array.
    """
    return self._unpack(self._data.read().astype(np.float32))

class Raster:
    """
    Represents a raster with multiple layers.
    """

    _data: DatasetReader
    _metadata: Metadata
    _bands: list[Layer]

    def __init__(
        self,
        data: DatasetReader | None = None,
        bands: list[Layer] | None = None,
        metadata: Metadata | dict | None = None,
        **kwargs
    ) -> None:
        """
        Initializes a new Raster instance.

        Either `data` or `bands` must be provided. If `data` is provided, it initializes the raster
        using the dataset reader and extracts layers from it. If `bands` is provided, it initializes
        the raster using the list of layers and constructs the dataset from these layers.

        Args:
            data (DatasetReader | None): The raster data. If provided, `bands` should be None.
            bands (list[Layer] | None): The layers of the raster. If provided, `data` should be
            None.
            metadata (Metadata | dict | None): Metadata associated with the raster. If provided as
            a dictionary,
                it will be converted into a `Metadata` object.

        Raises:
            ValueError: If neither `data` nor `bands` is provided.
        """
        if (data is None and bands is None) or (data is not None and bands is not None):
            raise ValueError("Either data or bands must be provided.")

        self._metadata = metadata

        # Convert metadata to Metadata object if it's a dictionary
        if isinstance(self._metadata, dict):
            self._metadata = Metadata(**self._metadata)

        if data is not None:
            self._data = data
            self._bands = self._extract_layers()

            if self._metadata is None:
                self._metadata = Metadata(**self._data.meta)

        else:
            self._bands = bands # noqa
            self._data = to_dataset(np.dstack([layer.to_numpy() for layer in bands]),
            self._metadata.to_dict()) # noqa

            if crs := kwargs.pop("crs", None):
                self.crs = crs

    def __getitem__(self, item: int) -> Layer:
        """
        Gets a specific layer from the raster.

```

```

    Args:
        item (int): The index of the layer to get.

    Returns:
        Layer: The specified layer.
    """
    return self._bands[item]

def __setitem__(self, key: int, value: Layer) -> None:
    """
    Sets a specific layer in the raster.

    Args:
        key (int): The index of the layer to set.
        value (Layer): The layer to set.
    """
    self._bands[key] = value

def __iter__(self) -> Iterator[Layer]:
    """
    Iterates over the layers in the raster.

    Returns:
        iterator: An iterator over the layers.
    """
    return iter(self._bands)

def __len__(self) -> int:
    """
    Gets the number of layers in the raster.

    Returns:
        int: The number of layers.
    """
    return len(self._bands)

def _extract_layers(self) -> list[Layer]:
    """
    Extracts individual layers from the raster data.

    Returns:
        list[Layer]: A list of layers.
    """
    return [
        Layer(data=self._data.read(i + 1).astype(np.float32), metadata=self._metadata) for i
        in range(self._data.count)
    ]

def _get_bands_to_save(self, bands_nums: list[int] | int | None = None) -> np.ndarray:
    """
    Gets the bands to save.

    Args:
        bands_nums (list[int] | int | None): The indices of the bands to save. If None, all
        bands are saved.

    Returns:
        np.ndarray: The bands to save as a NumPy array.
    """
    if bands_nums is None:
        bands_nums = list(range(self._data.count))
    elif isinstance(bands_nums, int):
        bands_nums = [bands_nums]

    return np.array([self[band].to_numpy() for band in bands_nums])

@staticmethod
def _unpack(stack: np.ndarray) -> np.ndarray:
    """
    Unpacks a single-layer stack into a 2D array if necessary.

    Args:
        stack (np.ndarray): The input array.

    Returns:
        np.ndarray: The unpacked array.

```

```

    """
    if stack.shape[0] == 1 and len(stack.shape) == 3:
        return stack[0]
    return stack

def coordinates(self) -> tuple[np.ndarray, np.ndarray]:
    """
    Generates the latitude and longitude coordinates for each pixel in the raster.

    Returns:
        tuple: Two arrays representing the latitude and longitude coordinates.
    """
    cols, rows = np.meshgrid(
        np.arange(self._data.width),
        np.arange(self._data.height),
        indexing='ij'
    )

    longitudes, latitudes = raster_transform.xy(self._data.transform, rows, cols) # noqa

    return np.array(latitudes), np.array(longitudes)

def bands(self, merge: bool = False) -> np.ndarray:
    """
    Retrieves the bands of the raster as numpy array.

    Args:
        merge (bool): Whether to merge the bands into a single array.

    Returns:
        np.ndarray: The bands as a NumPy array.
    """
    bands = [layer.to_numpy() for layer in self.layers]

    if merge:
        bands = np.stack(bands, axis=0)

    return self._unpack(bands[0] if isinstance(bands, list) else bands)

@property
def crs(self) -> CRS | str:
    """
    Gets the Coordinate Reference System (CRS) of the raster.

    Returns:
        CRS: The CRS of the raster.
    """
    return self.metadata.crs

@crs.setter
def crs(self, crs: CRS | str) -> None:
    """
    Sets the Coordinate Reference System (CRS) of the raster.

    Args:
        crs (CRS | str): The CRS to set.
    """
    if isinstance(crs, str):
        crs = CRS.from_user_input(crs)
    elif not isinstance(crs, CRS):
        raise ValueError("CRS must be a string or a `CRS` object")

    # Reproject the dataset and update metadata
    self._data = reproject_dataset(self._data, crs)
    self._metadata.update(metadata=self._data.meta)

    # Update CRS for each band
    for band in self._bands:
        band.crs = crs

def crop(
    self,
    shapefile: PolygonShapefile | GeoDataFrame | GeoSeries,
    bands: list[int] | int | None = None,
    **kwargs

```



```

) -> "Raster":
    """
    Crops the raster using a given shapefile or GeoDataFrame.

    Args:
        shapefile (PolygonShapefile | GeoDataFrame | GeoSeries): The shapefile or GeoDataFrame
        to use for cropping.
        bands (list[int] | int | None): The indices of the bands to crop. If None, all bands
        are cropped.
        **kwargs: Additional keyword arguments for cropping.

    Returns:
        Raster: The cropped raster.
    """
    if isinstance(bands, int):
        bands = [bands]

    elif bands is None:
        bands = list(range(self._data.count))

    # Crop each specified band
    for band in bands:
        self[band] = self[band].crop(shapefile, **kwargs)
        self._metadata.update(metadata=self[band].metadata)

    return self

@classmethod
def from_file(cls, filepath: str, **kwargs) -> "Raster":
    """
    Creates a new Raster instance from a file.

    Args:
        filepath (str): The path to the file.
        **kwargs: Additional keyword arguments for opening the file.

    Returns:
        Raster: A new Raster instance.
    """
    options = kwargs.pop("options", {})

    # Determine the appropriate driver based on the file extension
    driver = options.pop("driver", None)
    if not driver:
        driver = DRIVERS.get(filepath.split(".")[1], None)

    data = open_raster(filepath, driver=driver, **options)
    return cls(data=data, metadata=data.meta, **kwargs)

@classmethod
def from_raster(cls, *args, **kwargs) -> "Raster":
    """
    Creates a new Raster instance from an existing raster.

    Args:
        *args: Positional arguments.
        **kwargs: Keyword arguments.

    Returns:
        Raster: A new Raster instance.

    Raises:
        NotImplementedError: This method should be implemented by subclasses.
    """
    raise NotImplementedError

def intersect_raster(self, other: "Raster") -> None:
    """
    Intersects this raster with another raster.

    Args:
        other (Raster): The other raster to intersect with.

    Raises:
        NotImplementedError: This method is not yet implemented.
    """
    raise NotImplementedError

```

```

@property
def layers(self) -> list[Layer]:
    """
    Gets the layers in the raster.

    Returns:
        list[Layer]: The layers in the raster.
    """
    return self._bands

def max(self, band: int = 0) -> int | float:
    """
    Returns the maximum value in the specified band of the dataset.

    Args:
        band (int): The index of the band from which to retrieve the maximum value. Default is
0.

    Returns:
        int | float: The maximum value in the specified band of the dataset.
    """
    return self[band].max

def mean(self, band: int = 0) -> int | float:
    """
    Compute the mean value for a specified band of data.

    Args:
        band (int): The band for which the mean is to be computed. Defaults to 0.

    Returns:
        int | float: The calculated mean value of the data in the specified band.
    """
    return self[band].mean

@property
def metadata(self) -> Metadata:
    """
    Gets the metadata associated with the raster.

    Returns:
        Metadata: The metadata.
    """
    return self._metadata

def min(self, band: int = 0) -> int | float:
    """
    Computes the minimum value of the specified band in a data structure that contains multi-
band data.

    Parameters:
        band (int): The index of the band for which the minimum value is to be computed.
Defaults to 0.

    Returns:
        int | float: The minimum value found in the specified band of the data structure.
    """
    return self[band].min

def nearest_pixel(self, latitude: float, longitude: float) -> tuple[int, tuple[float, float]]:
    """
    Finds the nearest pixel to the given longitude and latitude.

    Args:
        latitude (float): The latitude coordinate.
        longitude (float): The longitude coordinate.

    Returns:
        tuple: A tuple containing the index and coordinates of the nearest pixel.
    """
    latitudes, longitudes = self.coordinates()

    lat_diff = np.abs(latitudes - latitude)
    lon_diff = np.abs(longitudes - longitude)

    combined_diff = np.sqrt(lat_diff ** 2 + lon_diff ** 2)

```

```

idx = np.argmin(combined_diff)

return idx, (latitudes[idx], longitudes[idx]) # noqa

def pixel_info(self, latitude: float, longitude: float, band_num: int = 0) -> dict[str, Any]:
    """
    Gets information about the pixel closest to the given longitude and latitude.

    Args:
        latitude (float): The latitude coordinate.
        longitude (float): The longitude coordinate.
        band_num (int): The band number to get information from. Default is 0.

    Returns:
        dict: A dictionary containing the band number, latitude, longitude, and value of the
    pixel.
    """
    index, coords = self.nearest_pixel(latitude, longitude)
    value = self[band_num].get_by_index(index // self.shape[-1], index % self.shape[-1])

    return {
        "band": band_num,
        "latitude": coords[1],
        "longitude": coords[0],
        "value": value
    }

@property
def shape(self) -> tuple[int, ...]:
    """
    Gets the shape of the raster data.

    Returns:
        tuple: The shape of the raster data.
    """
    return self._data.shape

def to_file(
    self,
    filepath: str,
    bands_to_save: list[int] | int | None = None,
    **kwargs
) -> None:
    """
    Saves the raster to a file.

    Args:
        filepath (str): The path to the file.
        bands_to_save (list[int] | int | None): The indices of the bands to save. If None, all
bands are saved.
        **kwargs: Additional keyword arguments for saving the file.
    """
    bands = self._get_bands_to_save(bands_to_save)

    with open_raster(fp=filepath, mode='w', **self._metadata.to_dict(), **kwargs) as file:
        try:
            file.write(bands)
        except ValueError:
            file.write(bands[0])

```