

# Simulator tomografu komputerowego

## 1. Skład grupy

- Tsimafei Kotski 158740

## 2. Zastosowany model tomografu

W projekcie wykorzystano równoległy model układu emiter–detektor, w którym promienie przechodzą przez obiekt równolegle.

## 3. Zastosowany język programowania oraz biblioteki

- Język programowania: Python
- Środowisko: Jupyter Notebook
- Biblioteki:
  - numpy – operacje na tablicach i macierzach
  - matplotlib – wizualizacja obrazów i wykresów
  - pydicom – obsługa plików DICOM
  - skimage – przetwarzanie obrazów
  - imageio – wczytywanie obrazów
  - math – obliczenia matematyczne
  - tkinter – tworzenie interfejsów użytkownika
  - PIL – praca z obrazami

## 4. Opis głównych funkcji programu

### 4.1 Pozyskiwanie odczytów dla poszczególnych detektorów

Odczyty detektorów uzyskiwane są za pomocą algorytmu transformacji Radona, który na podstawie obrazu przetwarza informacje o intensywności pikseli wzdłuż promieni padających na detektory. Detektory rozmieszczone są wzdłuż kątów projekcji, a dla każdego detektora obliczane są średnie intensywności na podstawie trajektorii promieni wyznaczonych przez algorytm Bresenhama

```
def transformata_radona(obraz, krok_a, zakres_pi, liczba_detektorow, krok_x):
    alfa = math.pi / 2
    liczba_katow = math.ceil(180 / krok_x) + 1
    detektory = [[0, 0] for _ in range(liczba_detektorow)]
    emitory = [[0, 0] for _ in range(liczba_detektorow)]
    dlugosc = len(obraz)
    szerokosc = len(obraz[0])
    r = math.floor(math.sqrt(dlugosc * dlugosc + szerokosc * szerokosc) / 2) # promień obrazu, używany do wyznaczenia rozmiaru nowego obrazu

    obraz1 = [[0 for _ in range(r * 2)] for _ in range(r * 2)] # dwa razy większy rozmiar niż oryginalny obraz
    l, w = obraz.shape
    y_offset = round((r * 2 - l) / 2) # przesunięcie w osi Y
    x_offset = round((r * 2 - w) / 2) # przesunięcie w osi X
    obraz1 = np.array(obraz1.copy())
    obraz1[y_offset:y_offset + l, x_offset:x_offset + w] = obraz

    sinogram = []

    # Obliczanie sinogramu - przejście przez wszystkie kąty
    for i in range(liczba_katow):
        strzał = [0 for _ in range(liczba_detektorow)] # projekcja 1D obrazu dla danego kąta, zawierająca średnie intensywności promieni dla każdego detektora

        for j in range(liczba_detektorow):
            # Obliczanie pozycji detektora
            x = r * math.cos(alfa + math.pi - (i / 2) * zakres_pi + j * (zakres_pi / (liczba_detektorow - 1)) + (i * krok_a))
            y = r * math.sin(alfa + math.pi - (i / 2) * zakres_pi + j * (zakres_pi / (liczba_detektorow - 1)) + (i * krok_a))
            detektory[j] = [round(x), round(y)]

        # Obliczanie sinogramu - przejście przez wszystkie kąty
        for i in range(liczba_katow):
            strzał = [0 for _ in range(liczba_detektorow)] # projekcja 1D obrazu dla danego kąta, zawierająca średnie intensywności promieni dla każdego detektora

            for j in range(liczba_detektorow):
                # Obliczanie pozycji detektora
                x = r * math.cos(alfa + math.pi - (i / 2) * zakres_pi + j * (zakres_pi / (liczba_detektorow - 1)) + (i * krok_a))
                y = r * math.sin(alfa + math.pi - (i / 2) * zakres_pi + j * (zakres_pi / (liczba_detektorow - 1)) + (i * krok_a))
                detektory[j] = [round(x), round(y)]

                # Obliczanie pozycji emitery naprzeciw detektora
                x_e = r * math.cos(alfa + (i / 2) * zakres_pi - j * (zakres_pi / (liczba_detektorow - 1)) + (i * krok_a))
                y_e = r * math.sin(alfa + (i / 2) * zakres_pi - j * (zakres_pi / (liczba_detektorow - 1)) + (i * krok_a))
                emitory[j] = [round(x_e), round(y_e)]

                # Wyznaczanie pikseli promienia (emitery -> detektory)
                punkty = algorytm_bresenhama(emitory[j][0], emitory[j][1], detektory[j][0], detektory[j][1])

                k = 1 # Licznik próbek na promieniu
                for x_p, y_p in punkty:
                    # Sprawdzamy, czy punkt mieści się w granicach obrazu
                    if x_offset < x_p + r < x_offset + w and y_offset < y_p + r < y_offset + l:
                        # Dodajemy wartość intensywności pikseli do projekcji
                        strzał[j] += obraz1[x_p - r + 1][y_p - r + 1]
                        k += 1

            if k > 1:
                k -= 1
                strzał[j] /= k # Średnia intensywność promienia

            sinogram.append(strzał) # Dodajemy wynik dla danego kąta

    sinogram = np.rot90(sinogram, 1, axes=(0, 1)) # Obracamy wynik, by uzyskać właściwy układ sinogramu
    return sinogram
```

## 4.2 Przetwarzanie końcowe obrazu

Rekonstrukcja obrazu polega na zastosowaniu odwrotnej transformacji Radona, która przywraca pierwotny obraz na podstawie wcześniej obliczonego sinogramu. Po obróbce sinogramu, intensywności pikseli są przypisane do odpowiednich punktów w siatce obrazowej.

```
def odwrotna_transformacja_radona(sinogram, krok_x):
    x = np.arange(sinogram.shape[0]) - sinogram.shape[0] / 2 # współrzędna X wyśrodkowane względem obrazu
    y = x.copy()
    ox, oy = np.meshgrid(x, y) # siatka współrzędnych (ox, oy)
    num = sinogram.shape[0]
    rekonstrukcja = np.array([[0 for _ in range(num)] for _ in range(num)]) # pusta macierz dla rekonstrukcji obrazu
    katy = np.arange(0.0, 180, krok_x) * (-1) * math.pi / 180 # tablica kątów w radianach (od 0 do 180 stopni)

    for j in range(len(katy)):
        _projekcja = np.array([[0 for _ in range(num)] for _ in range(num)])
        rotacja = ox * math.sin(katy[j]) - oy * math.cos(katy[j]) # Obliczanie nowych współrzędnych po obrocie
        punkty = np.round(rotacja + num / 2) # Przesunięcie i zaokrąglenie
        punkty = punkty.astype('int') # Konwersja na liczby całkowite

        p1, p2 = np.where((punkty >= 0) & (punkty < num)) # Indeksy pikseli, które mieszczą się w obrazie
        linia = sinogram[:, j] # linia danych dla aktualnego kąta z sinogramu
        _projekcja[p1, p2] = linia[punkty[p1, p2]] # Przypisujemy wartości intensywności do odpowiednich pikseli w _projekcja
        rekonstrukcja += _projekcja

    rekonstrukcja = rekonstrukcja // len(katy) # Uśredniamy wynik dla wszystkich kątów
    return rekonstrukcja
```

## 4.3 Odczyt i zapis plików DICOM

Funkcja zapisu plików DICOM została zaimplementowana przy użyciu biblioteki pydicom, co pozwala na tworzenie plików DICOM z danymi pacjenta oraz szczegółami dotyczącymi badania. Funkcja odczytu umożliwia odczyt zapisanych plików DICOM i wyświetlenie obrazu pacjenta. Proces obejmuje wprowadzenie danych pacjenta przez interfejs, który generuje i zapisuje plik DICOM w formacie zgodnym ze standardem.

```
import numpy as np
import cv2
import pydicom as pd
from pydicom.dataset import FileDataset, FileMetaDataset, validate_file_meta
from pydicom.uid import UID, generate_uid
import ipywidgets as widgets
from IPython.display import display
```

```
# Funkcja do zapisania pliku DICOM
def dicom_write(file, data):
```

```
    image = cv2.imread(data['image'], cv2.IMREAD_GRAYSCALE)

    file_meta = FileMetaDataset()
    file_meta.MediaStorageSOPClassUID = UID('1.2.840.10008.5.1.4.1.1.2')
    file_meta.MediaStorageSOPInstanceUID = generate_uid()
    file_meta.ImplementationClassUID = generate_uid()
    file_meta.TransferSyntaxUID = UID('1.2.840.10008.1.2.1')

    ds = FileDataset(file, {}, file_meta=file_meta, preamble=b'\0'*128)
    ds.PatientName = data['name']
    ds.PatientID = data['id']
    ds.is_little_endian = True
    ds.is_implicit_VR = False
    ds.StudyDate = data['date']

    ds.SeriesInstanceUID = generate_uid()
    ds.StudyInstanceUID = generate_uid()
    ds.FrameOfReferenceUID = generate_uid()
```

```
    ds.BitsStored = 8
    ds.BitsAllocated = 8
    ds.SamplesPerPixel = 1
    ds.HighBit = 7

    ds.Rows = image.shape[0]
    ds.Columns = image.shape[1]

    ds.ImagesInAcquisition = '1'
    ds.InstanceNumber = 1
    ds.ImageType = r'ORIGINAL\PRIMARY\AXIAL'

    ds.RescaleIntercept = '0'
    ds.RescaleSlope = '1'
    ds.PixelSpacing = r'1\1'
    ds.PhotometricInterpretation = 'MONOCHROME2'
    ds.PixelRepresentation = 0

    ds.ImageComments = data['comment']
    ds.PixelData = image.tobytes()

    validate_file_meta(ds.file_meta, enforce_standard=True)

    ds.save_as(file, write_like_original=False)
```

```
# Funkcja do wprowadzania danych pacjenta
def input_patient_data():
    name_widget = widgets.Text(value='', description='Imię pacjenta:')
    id_widget = widgets.Text(value='', description='ID pacjenta:')
    date_widget = widgets.DatePicker(description='Data badania:')
    image_widget = widgets.Text(value='', description='Ścieżka obrazu:')
    comment_widget = widgets.Text(value='', description='Komentarze:')

    def on_button_click(b):
        # Zapisanie danych
        patient_data = {
            'name': name_widget.value,
            'id': id_widget.value,
            'date': date_widget.value.strftime('%Y%m%d') if date_widget.value else '',
            'image': image_widget.value,
            'comment': comment_widget.value,
        }
        # Wywołanie funkcji zapisu DICOM
        dicom_write('file.dcm', patient_data)

    button = widgets.Button(description="Utwórz DICOM")
    button.on_click(on_button_click)

    display(name_widget, id_widget, date_widget, image_widget, comment_widget, button)

# Uruchomienie interfejsu do wprowadzania danych
input_patient_data()
```

Imię pacje...

ID pacjenta:

Data bada...

Ścieżka o...

Komentarze:

Utwórz DICOM

## Odczyt DICOM

```
# Funkcja do odczytu pliku DICOM
def dicom_read(file):
    dicom = pd.dcmread(file)
    print(dicom)
    plt.imshow(np.array(dicom.pixel_array).astype(np.uint8), cmap='gray')
    plt.title(f"Pacjent: {dicom.PatientName}")
    plt.axis('off')
    plt.show()

dicom_read('file.dcm')
```

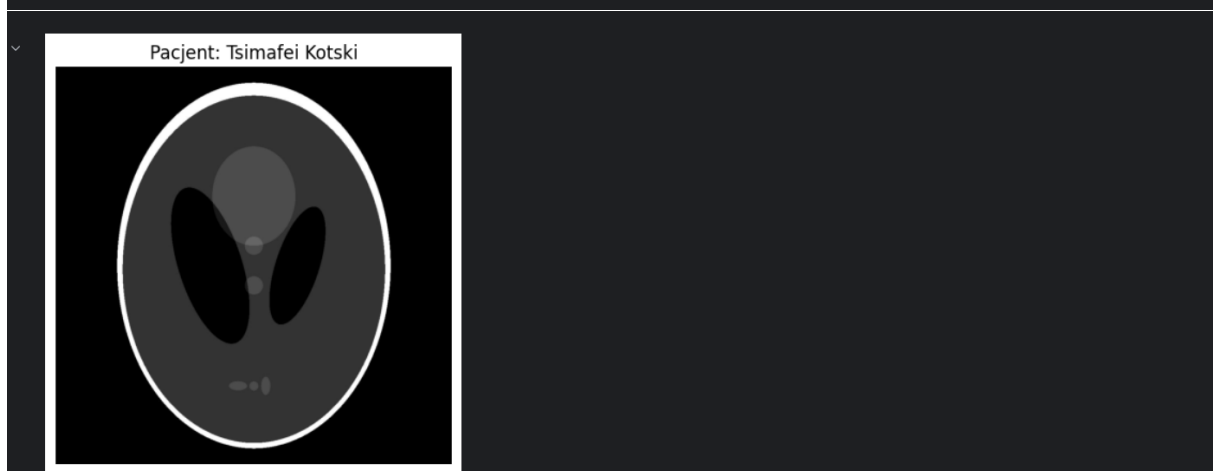
Executed at 2025.04.15 15:11:43 in 102ms

```
Dataset.file_meta -----
(0002, 0000) File Meta Information Group Length  UL: 242
(0002, 0001) File Meta Information Version       OB: b'\x00\x01'
(0002, 0002) Media Storage SOP Class UID        UI: CT Image Storage
(0002, 0003) Media Storage SOP Instance UID     UI: 1.2.826.0.1.3680043.8.498.72685850222954318632285169447946629666
(0002, 0010) Transfer Syntax UID                UI: Explicit VR Little Endian
(0002, 0012) Implementation Class UID          UI: 1.2.826.0.1.3680043.8.498.31413375906044188102807508242074151294
(0002, 0013) Implementation Version Name       SH: 'PYDICOM 2.4.4'
```

```

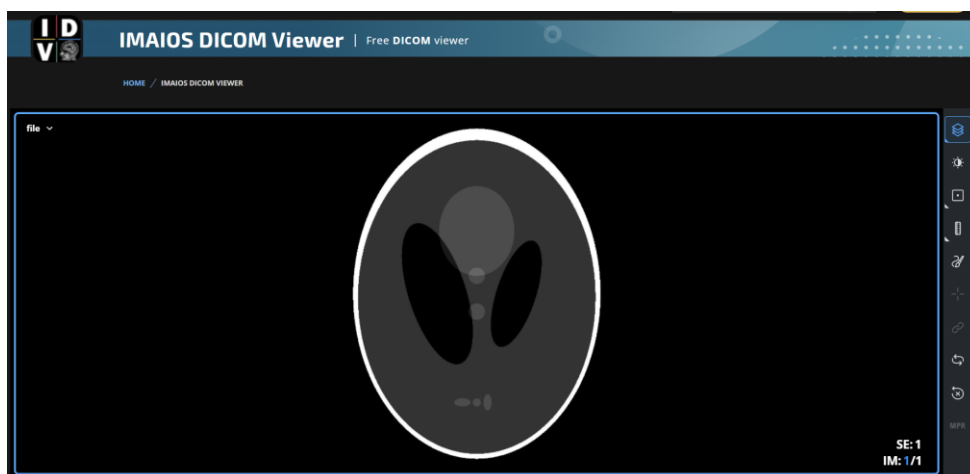
(0008, 0008) Image Type CS: ['ORIGINAL', 'PRIMARY', 'AXIAL']
(0008, 0020) Study Date DA: '20050404'
(0010, 0010) Patient's Name PN: 'Tsimafei Kotski'
(0010, 0020) Patient ID LO: '158740'
(0020, 000d) Study Instance UID UI: 1.2.826.0.1.3680043.8.498.90739843317053869108915243359917625210
(0020, 000e) Series Instance UID UI: 1.2.826.0.1.3680043.8.498.88077989850877823433968805490602146615
(0020, 0013) Instance Number IS: '1'
(0020, 0052) Frame of Reference UID UI: 1.2.826.0.1.3680043.8.498.11214148971559985494849586164883529192
(0020, 1002) Images in Acquisition IS: '1'
(0020, 4000) Image Comments LT: Array of 18 elements
(0028, 0002) Samples per Pixel US: 1
(0028, 0004) Photometric Interpretation CS: 'MONOCHROME2'
(0028, 0010) Rows US: 1024
(0028, 0011) Columns US: 1024
(0028, 0030) Pixel Spacing DS: [1, 1]
(0028, 0100) Bits Allocated US: 8
(0028, 0101) Bits Stored US: 8
(0028, 0102) High Bit US: 7
(0028, 0103) Pixel Representation US: 0
(0028, 1052) Rescale Intercept DS: '0.0'
(0028, 1053) Rescale Slope DS: '1.0'
(7fe0, 0010) Pixel Data OB: Array of 1048576 elements

```

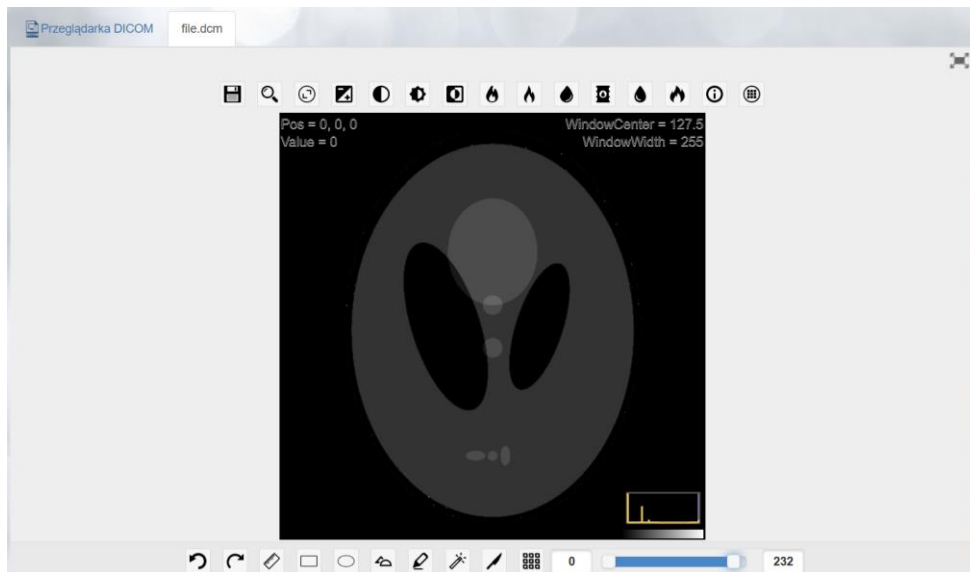


Poprawność zapisanego pliku została zweryfikowana na stronach:

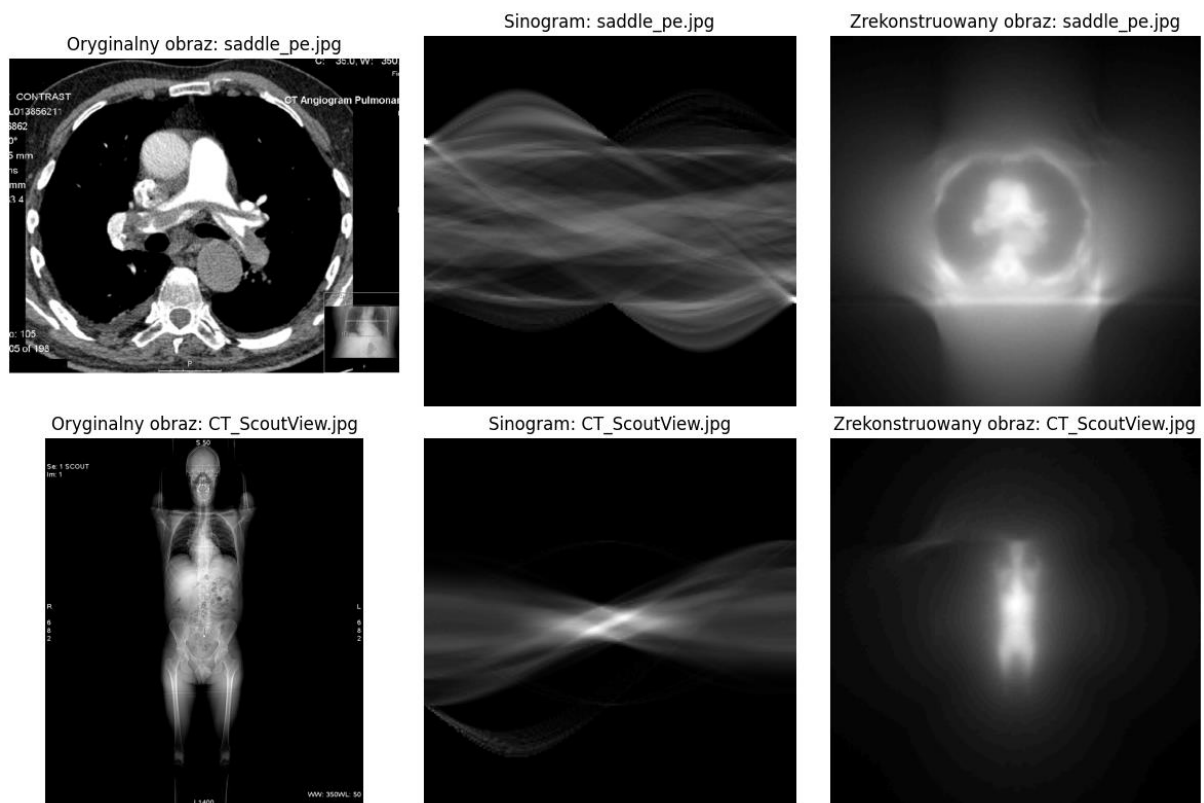
<https://www.imaios.com/en/Imaios-Dicom-Viewer>



<https://www.fviewer.com/pl/view-dicom>



## 5. Przykład działania programu



## 6. User Interface

