



# PHÁT HIỆN BIÊN ẢNH & ỨNG DỤNG

Vũ Mạnh Hùng – B22DCCN372



# NỘI DUNG

1

## Thuật toán

Thực hiện các thuật toán phát hiện biên: Sobel, Laplacian, Canny,

## Ứng dụng

cho các bài toán phát hiện vật thể và đếm vật

2

3

## Xây dựng giao diện

Cho phép người dùng tải/lưu ảnh (file CSV/ảnh thật), xem kết quả trực quan.

# THƯ VIỆN SỬ DỤNG



## Streamlit

UI, upload ảnh,  
hiển thị real-time



## PIL / Image

Xử lý ảnh RGB,  
đọc/ghi file



## Pandas

Xử lý dữ liệu vào/ra



## NumPy

Ma trận ảnh,  
tính toán pixel

# Thuật toán Sobel

## Ý tưởng:

Phát hiện biên bằng đạo hàm bậc 1, dựa vào sự thay đổi mức xám mạnh theo 2 hướng ngang (x) và dọc (y).

## Đặc điểm:

- Đơn giản, tốc độ nhanh
- Tìm biên theo 2 hướng chính
- Nhạy nhiều hơn Canny

## Mặt nạ Sobel:

$$H_x = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -2 & 0 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$
$$H_y = \begin{bmatrix} -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

# Thuật toán Laplacian

## Ý tưởng:

Dựa vào đạo hàm bậc 2, nhấn mạnh các vùng có sự “uốn cong” lớn trong cường độ sáng.

## Đặc điểm:

- Tạo ra điểm zero-crossing → vị trí biên
- Đẳng hướng (không phụ thuộc hướng biên)
- Nhạy nhiễu, thường cần làm mờ trước

## Ứng dụng:

- Phát hiện đường mảnh
- Phát hiện cấu trúc hình học

## Mặt nạ Laplacian:

$$H_1 = \begin{pmatrix} 0 & -1 & 0 \\ -1 & 4 & -1 \\ 0 & -1 & 0 \end{pmatrix}$$

# Thuật toán CANNY

## Ý tưởng:

Canny đáp ứng 3 tiêu chí “biên tối ưu”:

- ✓ ít nhiễu
- ✓ vị trí chính xác
- ✓ biên mỏng và liên tục

## Đặc điểm:

- Kết quả mịn và đẹp nhất
- Chính xác hơn Sobel & Laplacian
- Chi phí tính toán lớn nhất

## Các bước:

1. Gaussian smoothing: giảm nhiễu
2. Sobel gradient: tính độ lớn & hướng biên
3. Non-Maximum Suppression (NMS): làm mỏng biên
4. Hysteresis thresholding:
  - T1: ngưỡng cao → biên mạnh
  - T2: ngưỡng thấp → biên yếu

Biên yếu được giữ nếu nối được tới biên mạnh

# Quy trình xử lý ảnh

## Tải ảnh vào hệ thống

- dashboard\_view.py gọi:  
    original\_img, input\_type = handle\_upload(uploaded\_file)
- handle\_upload() (trong edge\_controller.py) gọi:  
    load\_image(uploaded\_file)
- load\_image() (trong utils.py) xử lý ảnh/csv

## Chọn thuật toán xử lý ảnh

- Người dùng chọn 1 trong các phương pháp (Sobel/Canny/Laplacian/).
- Streamlit truyền lựa chọn sang controller:  
    processed\_img, count = run\_edge\_detection(original\_img, method, \*\*params)

## Controller gọi thuật toán và xử lý model

Mỗi lựa chọn thuật toán xử lý ảnh sẽ gọi 1 hàm tương ứng trong model.

## Xuất ảnh ra View và tải về

- dashboard\_view.py
  - Hiển thị ảnh gốc và histogram
  - Hiển thị ảnh kết quả và histogram
- Người dùng tải xuống bằng  
    download\_button

```
def sobel_edge_with_count(img):
    if img.ndim == 3: # RGB → Grayscale
        img = np.dot(img[...,:3], [0.2989, 0.5870, 0.1140]).astype(np.uint8)
    Gx = np.array([[ -1,  0,  1],
                   [ -2,  0,  2],
                   [ -1,  0,  1]])
    Gy = np.array([[ -1, -2, -1],
                   [  0,  0,  0],
                   [  1,  2,  1]])

    sx = conv2d(img, Gx)
    sy = conv2d(img, Gy)

    mag = np.sqrt(sx**2 + sy**2)
    mag = (mag / np.max(mag)) * 255
    edge = mag.astype(np.uint8)

    binary = (edge > 50).astype(np.uint8) * 255
    count = count_components(binary)
    return edge, count

# =====
def canny_edge_with_count(img, t_low=50, t_high=100):
    if img.ndim == 3: # RGB → Grayscale
        img = np.dot(img[...,:3], [0.2989, 0.5870, 0.1140]).astype(np.uint8)
    blur = gaussian_blur(img)

    # Sobel
    Gx = np.array([[ -1,  0,  1], [-2,  0,  2], [-1,  0,  1]])
    Gy = np.array([[ -1, -2, -1], [ 0,  0,  0], [ 1,  2,  1]])

    sx = conv2d(blur, Gx)
    sy = conv2d(blur, Gy)

    mag = np.sqrt(sx**2 + sy**2)
    mag = (mag / np.max(mag)) * 255
    theta = np.arctan2(sy, sx)

    # NMS
    nms_img = nms(mag, theta)

    # Hysteresis (dây đủ, không cắt)
    edges = hysteresis(nms_img, t_low, t_high)

    # Count
    count = count_components(edges)

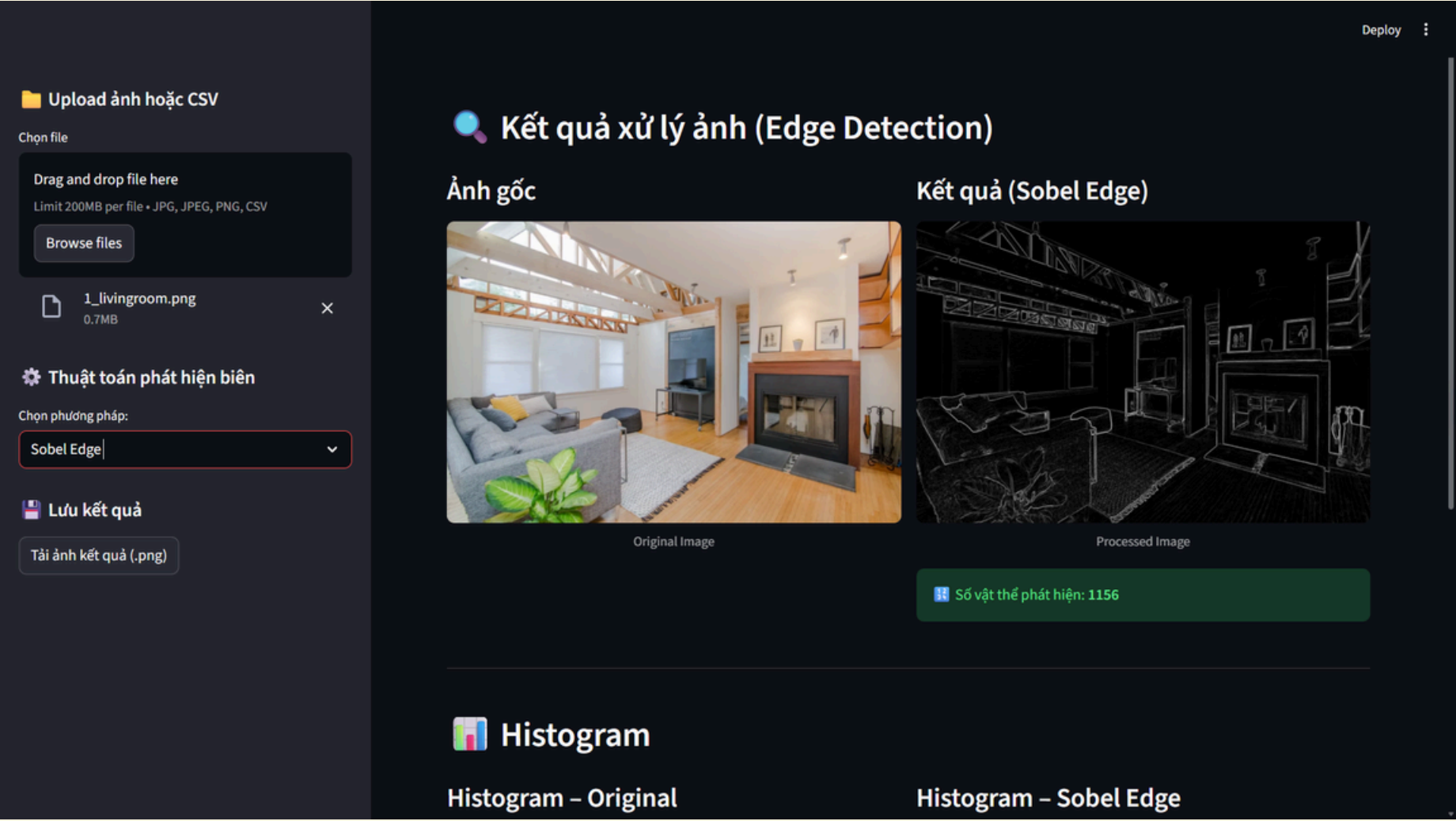
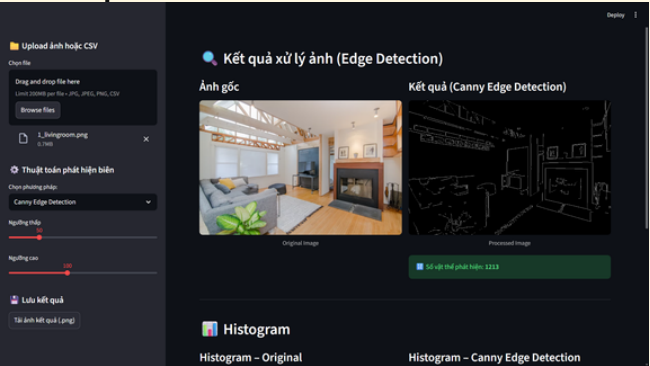
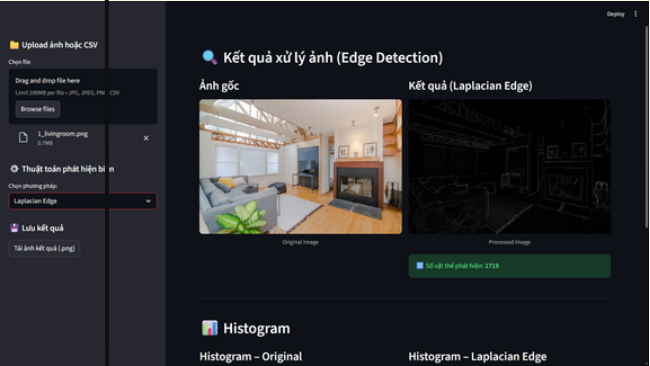
    return edges, count

def laplacian_edge_with_count(img):
    if img.ndim == 3: # RGB → Grayscale
        img = np.dot(img[...,:3], [0.2989, 0.5870, 0.1140]).astype(np.uint8)
    L = np.array([[ 0, 1, 0],
                  [ 1, -4, 1],
                  [ 0, 1, 0]])

    lap = conv2d(img, L)
    lap = np.abs(lap)
    lap = (lap / np.max(lap)) * 255
    edge = lap.astype(np.uint8)

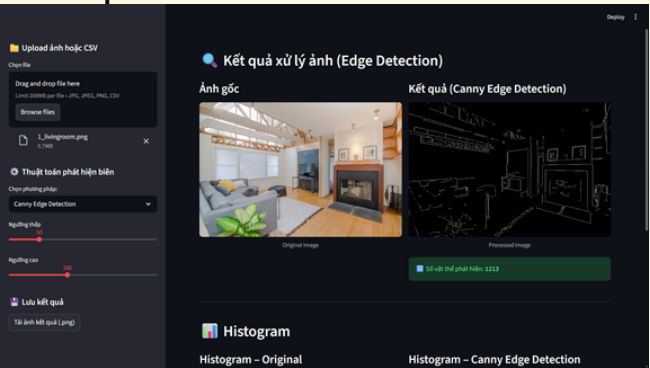
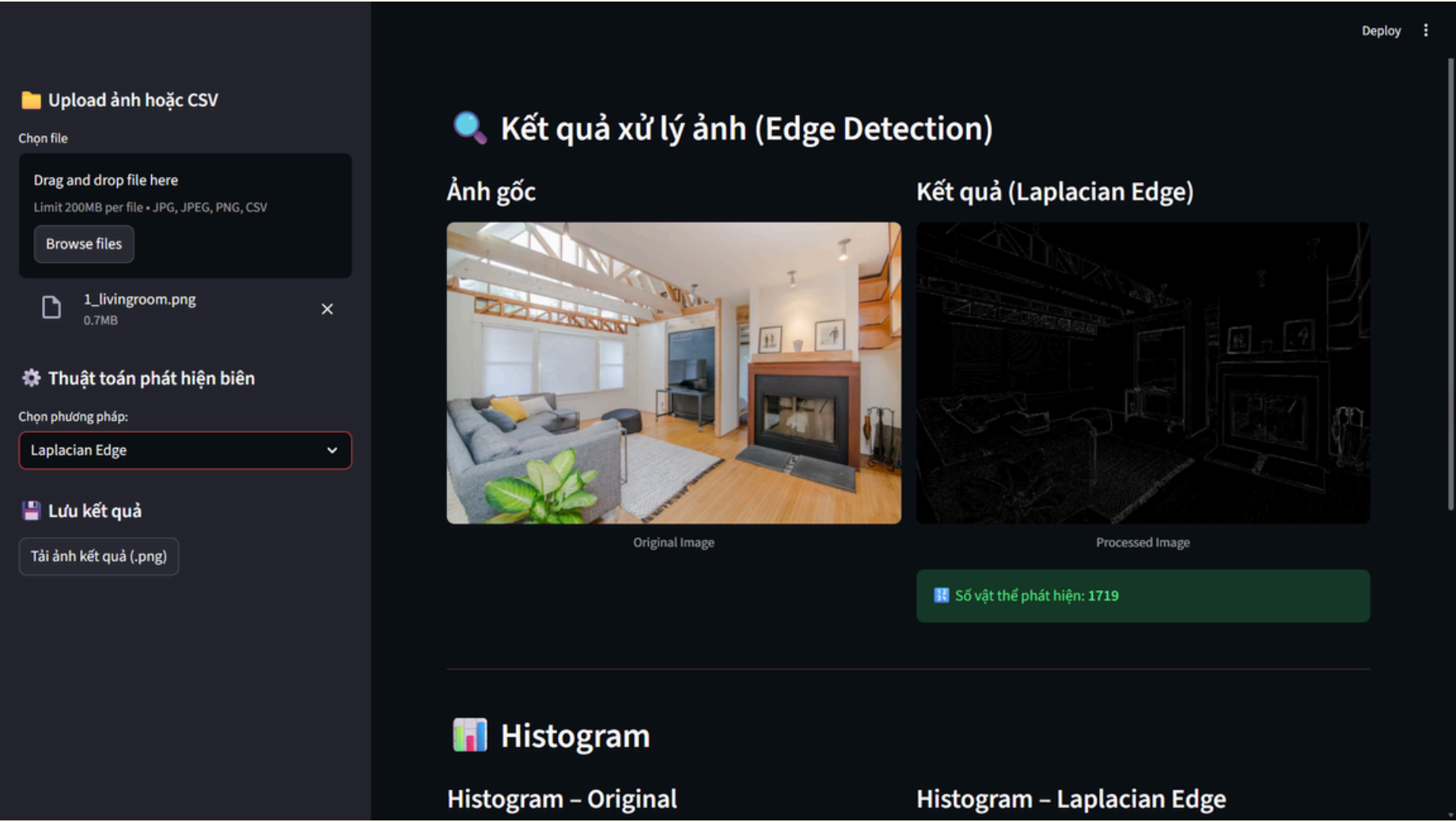
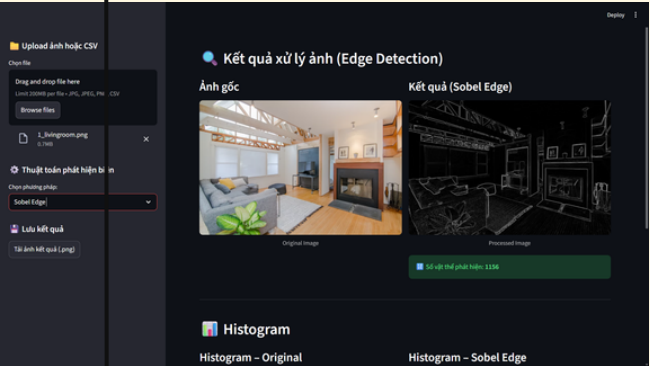
    binary = (edge > 50).astype(np.uint8) * 255
    count = count_components(binary)
    return edge, count
```

# Demo giao diện

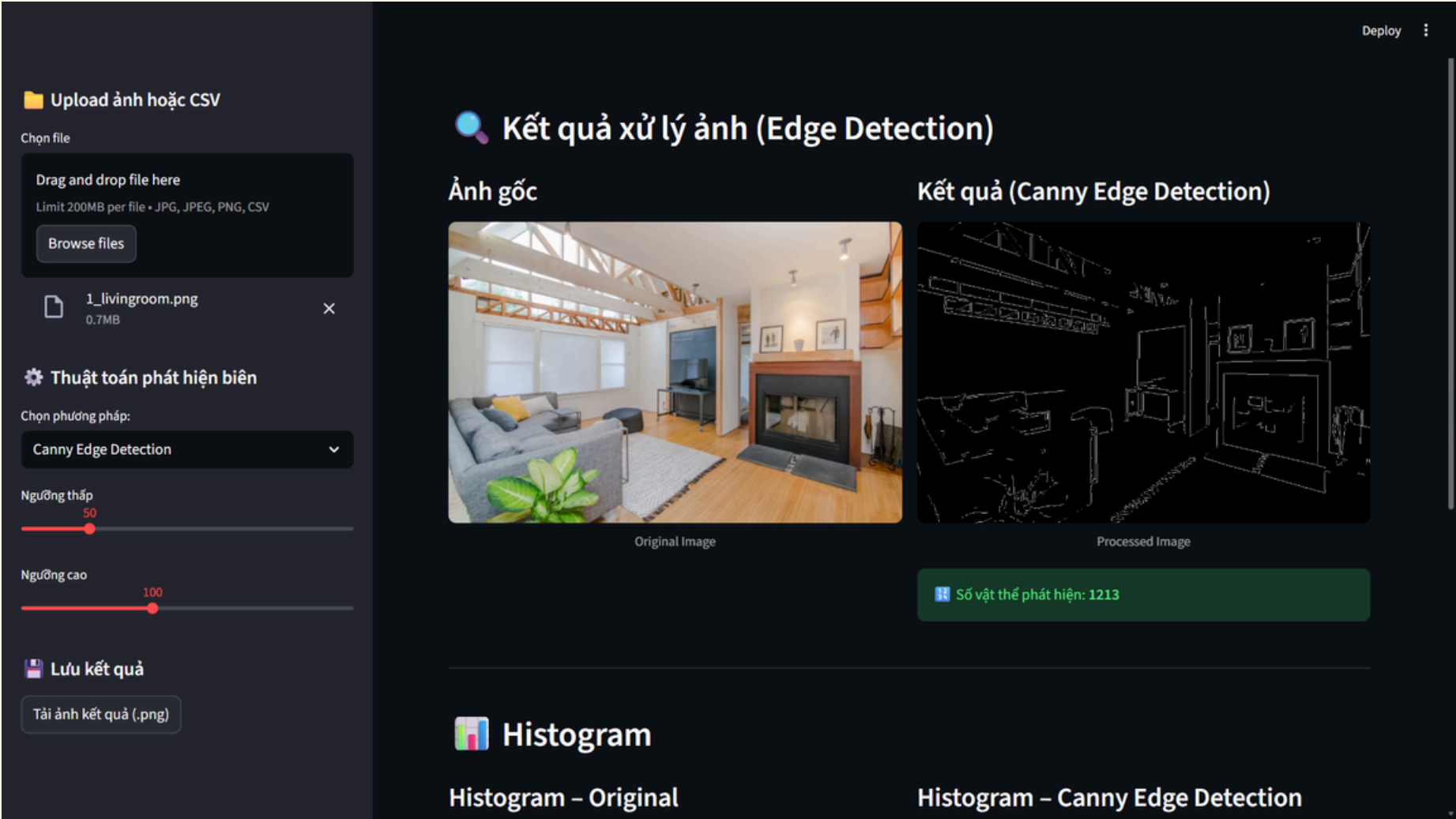
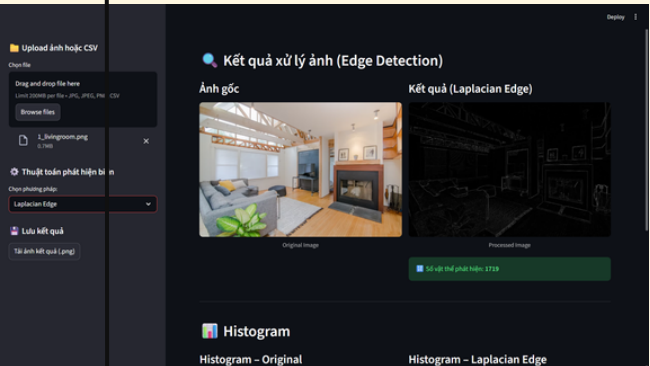
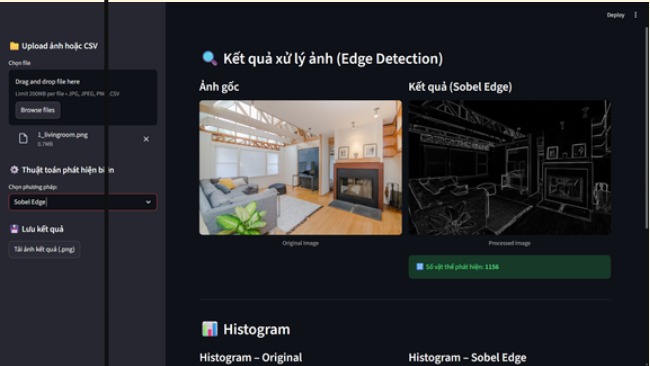




# Demo giao diện



# Demo giao diện



# Kết luận



Ứng dụng vận hành ổn định, realtime cho mọi phương pháp xử lý ảnh.



Đã tích hợp các thuật toán phát hiện biên cổ điển: Sobel, Laplacian, Canny.



Chức năng đếm vật thể hỗ trợ phân tích ảnh nhị phân.

**THANKS FOR  
WATCHING**

