Průměrování matice - rozostření

Vypracoval Marek Tremel roku 2024, F23211

Zadání

- Vstupní data: Vámi zvolený obrázek
- **Grafické výstupy**: Vstupní obrázek a obrázek po průměrování. Porovnání rozostření obrázků pomocí Vašeho algoritmu a vestavěné funkce openCV. Časová závislost průměrování na velikosti matice *B*. Porovnání kvality průměrování mezi knihovnou openCV a Vaším algoritmem.
- použité knihovny

```
import cv2
import numpy as np
import time
from matplotlib import pyplot as plt
```

Tvorba manuálního rozostření

Iterace přes obrázek

- ROI(body, které mě zajimají)
 - pro každý pixel na pozici (i, j) se získá ROI o velikost kernel_size
 - roi = padded_image[i:i+kernel_size, j:j+kernel_size] vrací čtvercovou oblast (numpy.ndarray) s rozměry kernel_size x kernel_size kolem pixelu (i, j).
- Výpočet průměru ROI
 - np.mean(roi, axis=(0, 1)) vypočítá průměrnou hodnotu v ROI.

```
def manual_blur(image, kernel_size):
    """Manuální implementace rozmazání obrazu.

Args:
    image (numpy.ndarray): Obrázek k rozmazání.
    kernel_size (int): Velikost kernelu.

Returns:
    numpy.ndarray: Rozmazaný obrázek.

"""

# Získání rozměrů obrazu
h, w = image.shape[:2]

# Vytvoření pole pro rozmazaný obraz stejného typu jako vstupní obrázek
blurred_image = np.zeros_like(image)
```

```
# Okrajové zpracování obrázku pomocí cv2.copyMakeBorder
   padded_image = cv2.copyMakeBorder(image, kernel_size//2,
kernel_size//2, kernel_size//2, kernel_size//2, cv2.BORDER_REFLECT)

# Průchod přes obrázek a aplikace rozmazání
for i in range(h):
    for j in range(w):
        # Získání zajimavých bodů (ROI) o velikosti kernel_size x
kernel_size
        roi = padded_image[i:i+kernel_size, j:j+kernel_size]

# Vypočtení průměru hodnot v ROI a uložení do výsledného
obrázku

blurred_image[i, j] = np.mean(roi, axis=(0, 1))
return blurred_image
```

Načtení obrázku

```
image = cv2.imread('../assets/logo-roudnice.png')
image = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2RGB)
```

Definování velikosti matice

- v průběhu testování jsem došel k závěru, že n* musí být vždy liché z důvodu rovnoměrnému rozostření*
- n definuje míru rozostření
- Velikost jádra n (nebo také kernel_size) musí být vždy liché číslo při aplikaci průměrování (rozostření) obrazu z několika důvodů:
 - Symetrie kolem pixelu
 - Jednoznačnost středového pixelu
 - Rovnoměrné rozostření

```
n = 3 # Velikost jádra
if n % 2 == 0:
    raise ValueError('Velikost jádra musí být liché číslo.')
```

Zahájení měření a spuštění manuálného rozostření

```
# Měření času pro manuální průměrování
start_time = time.time()
manual_blurred_image = manual_blur(image, n)
manual_time = time.time() - start_time
```

Vykonání vestavěného rozostření a změření

```
# Měření času pro Gaussův blur
start_time = time.time()
gaussian_blurred_image = cv2.GaussianBlur(image, (n, n), 0)
gaussian_time = time.time() - start_time
```

1. Zobrazení původního obrázku

- Účel: Ukázat původní vstupní obrázek pro finální demonstraci.
- **Implementace**: Původní obrázek (image) je zobrazen pomocí plt.imshow() v prvním subplotu (subplot(1, 4, 1)).

Zobrazení ručního rozostření

- Účel: Zobrazit obrázek po aplikaci ručního rozostření.
- Implementace: Obrázek manual_blurred_image, získaný z funkce manual_blur(), je zobrazen ve druhém subplotu (subplot(1, 4, 2)).

Zobrazení Gaussova rozostření

- Účel: Zobrazit obrázek po aplikaci Gaussova rozostření pomocí OpenCV.
- Implementace: Obrázek gaussian_blurred_image, získaný z funkce cv2.GaussianBlur(), je zobrazen ve třetím subplotu (subplot(1, 4, 3)).

1. Srovnání časů zpracování

- **Účel**: Porovnat časy zpracování mezi ručním a Gaussovým rozostřením.
- Implementace: Sloupcový graf ve čtvrtém subplotu (subplot(1, 4, 4)) porovnává čas potřebný pro ruční rozostření manual_time proti Gaussovu rozostření gaussian time. Tímto způsobem je vizuálně znázorněna efektivita obou metod.

```
# Zobrazení výsledků
plt.figure(figsize=(12, 6))

plt.subplot(1, 4, 1)
plt.imshow(image)
plt.title('Původní')

plt.subplot(1, 4, 2)
plt.imshow(manual_blurred_image)
plt.title('Manuální Blur')

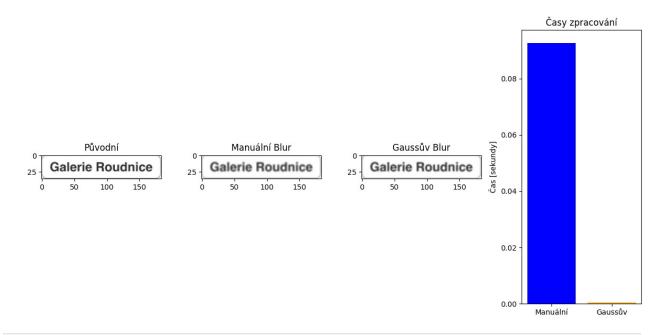
plt.subplot(1, 4, 3)
plt.imshow(gaussian_blurred_image)
plt.title('Gaussův Blur')

# Zobrazení časů
plt.subplot(1, 4, 4)
plt.bar(['Manuální', 'Gaussův'], [manual_time, gaussian_time],
color=['blue', 'orange'])
```

```
plt.title('Časy zpracování')
plt.ylabel('Čas [sekundy]')

plt.tight_layout()
plt.show()

print(f"Čas pro manuální průměrování: {manual_time} sekund")
print(f"Čas pro Gaussův blur: {gaussian_time} sekund")
```



Čas pro manuální průměrování: 0.09260416030883789 sekund Čas pro Gaussův blur: 0.000438690185546875 sekund

Slovní ohodnocení

V rámci projektu zaměřeného na průměrování matice (rozostření) jsem se soustředil na implementaci a porovnání dvou metod: ručního průměrování a Gaussova rozostření v OpenCV.

První metoda použila manuálni iteraci přes každý pixel obrázku, kde se aplikoval průměr na okolní oblasti definované velikostí jádra (n).

Gaussovo rozostření z OpenCV poskytlo výrazně lepší výsledky díky své matematicky založené váhování okolních pixelů. Kvalitativně dosahovalo výrazně hladších výsledků rozostření než ruční implementace.

V rámci hodnocení jsem také měřil časovou náročnost obou metod. OpenCv bylo podstatně výkonnejší, díky optimalizovanému algoritmu.

Projekt mi poskytl vhled do zpracování digitálního obrazu.

Literatura (zdroje)

- 1. Digital Image Processing Basics. Online. Dostupné z: https://www.geeksforgeeks.org/digital-image-processing-basics/. [cit. 2024-06-20].
- 2. Mastering Image Blurring in Python. Online. Dostupné z: https://cloudinary.com/guides/image-effects/mastering-image-blurring-in-python. [cit. 2024-06-20].