Cwiczenie laboratoryjne

Temat: Restauracja starych fotografii

Cel ćwiczenia: Celem tego ćwiczenia jest zaprojektowanie narzędzia do przywracania i poprawiania starych oraz uszkodzonych fotografii. Zadaniem jest eliminacja zarysowań oraz wypełnianie brakujących fragmentów obrazu, wykorzystując narzędzia dostępne w bibliotekach do przetwarzania obrazów, takich jak Python z biblioteką OpenCV.

1. Podstawy teoretyczne

Eliminacja zarysowań (ang. scratch removal) to proces usuwania zarysowań z obrazów cyfrowych lub fotografii. Zarysowania to linie, smugi lub inne niechciane elementy, które pojawiły się na obrazie w wyniku uszkodzeń oryginalnego nośnika (np. filmu) lub w trakcie procesu przechowywania i użytkowania fotografii. W kontekście przetwarzania obrazów, eliminacja zarysowań może być realizowana za pomocą różnych technik. W przypadku restauracji starych fotografii, można stosować filtry i algorytmy, które pomagają w redukcji widoczności zarysowań na zdjęciu. Przykłady technik mogą obejmować:

- 1. **Filtracja medianowa:** Wykorzystuje się filtry medianowe do wygładzania obszarów zawierających zarysowania, co pomaga w ich redukcji.
- 2. **Algorytmy detekcji krawędzi:** Po wykryciu krawędzi na zdjęciu, można zastosować techniki, które pomagają w redukcji wpływu zarysowań na obszary krawędzi.
- 3. **Inpainting:** Wykorzystuje się algorytmy inpainting do zrekonstruowania obszarów, na których występują zarysowania, na podstawie otoczenia tych obszarów.
- 4. **Filtracja adaptacyjna:** Filtry adaptacyjne, takie jak filtr bilateralny, mogą być stosowane do wygładzania obrazu, jednocześnie zachowując ostrość krawędzi.

Eliminacja zarysowań jest istotnym krokiem w procesie przywracania starych fotografii, ponieważ pozwala na poprawę estetyki obrazu, przywracając mu pierwotny wygląd.

W języku Python istnieje kilka bibliotek dedykowanych przetwarzaniu obrazów, z których można skorzystać w kontekście zadania "Restauracja starych fotografii":

➤ OpenCV (Open Source Computer Vision Library): OpenCV to jedna z najbardziej rozpoznawalnych bibliotek do przetwarzania obrazów. Zapewnia bogaty zestaw narzędzi do manipulacji obrazami, operacji matematycznych oraz obsługi kamer.

pip install opency-python

NumPy: NumPy to biblioteka do obliczeń numerycznych w Pythonie. Jest często używana w połączeniu z OpenCV do efektywnego przetwarzania i manipulacji danymi obrazowymi.

pip install numpy

➤ Pillow (PIL Fork): Pillow to biblioteka do obsługi obrazów, która oferuje łatwy interfejs i obsługę wielu formatów plików obrazowych.

pip install Pillow

scikit-image: scikit-image to biblioteka z pakietu scikit-learn, która dostarcza zestaw narzędzi do przetwarzania obrazów. Zawiera wiele algorytmów i funkcji przydatnych w analizie obrazów.

```
pip install scikit-image
```

imageio: imageio to biblioteka umożliwiająca łatwe wczytywanie i zapisywanie różnych formatów plików obrazowych.

```
pip install imageio
```

Podczas prac nad zadaniem "Restauracja starych fotografii", korzystanie z kombinacji tych bibliotek pozwoli na skuteczne wczytywanie, przetwarzanie i analizę obrazów, co jest istotne dla eliminacji zarysowań i wypełniania brakujących fragmentów.

Dostosowanie parametrów narzędzia do przywracania fotografii, takiego jak narzędzie **inpaint** w OpenCV, może być kluczowe dla osiągnięcia optymalnych rezultatów. Poniżej znajdują się pewne parametry, które można dostosować, oraz wskazówki dotyczące ich optymalizacji:

Rozmiar filtra MedianBlur:

Parametr domyślny: W przykładowym kodzie jest używany filtr medianowy o rozmiarze 5x5 (cv2.medianBlur(obraz, 5)).

Optymalizacja: Dostosuj rozmiar filtra medianowego w zależności od rozmiaru zarysowań na obrazie. Większy rozmiar filtra może być bardziej skuteczny w usuwaniu większych zarysowań, ale może również wprowadzać rozmycie.

```
# Przykład z większym rozmiarem filtra
obraz_wyjsciowy = cv2.medianBlur(obraz, 9)
```

> Próg koloru w inpaint:

Parametr domyślny: W funkcji cv2.inpaint używany jest próg koloru do określenia obszarów do przywracania (cv2.inpaint(obraz, maska, 3, cv2.INPAINT_TELEA)).

Optymalizacja: Dostosuj próg koloru w zależności od konkretnych warunków na zdjęciu. Zbyt niski próg może spowodować zbyt szerokie wypełnienia, a zbyt wysoki może pomijać pewne obszary.

```
# Przykład z dostosowaniem progu koloru
obraz_wyjsciowy = cv2.inpaint(obraz, maska, 5, cv2.INPAINT_TELEA)
```

> Metoda inpaint:

Parametr domyślny: W przykładowym kodzie używana jest metoda cv2.INPAINT_TELEA.

Optymalizacja: Możesz eksperymentować z innymi dostępnymi metodami, takimi jak cv2.INPAINT NS lub dostosować je w zależności od efektów, jakie chcesz osiągnąć.

```
# Przykład z użyciem innej metody inpaint
obraz_wyjsciowy = cv2.inpaint(obraz, maska, 3, cv2.INPAINT_NS)
```

> Dostosowanie algorytmu eliminacji zarysowań:

Parametr domyślny: Filtr MedianBlur jest używany do eliminacji zarysowań (cv2.medianBlur(obraz, 5)).

Optymalizacja: Jeśli obraz zawiera głównie drobne zarysowania, możesz zastosować mniejszy rozmiar filtra. Jednakże, jeśli zarysowania są większe, zwiększenie rozmiaru filtra może być bardziej skuteczne

Przykład z mniejszym rozmiarem filtra do eliminacji zarysowań

obraz_po_elim_zarysowan = eliminacja_zarysowan(obraz_wejsciowy, rozmiar_filtra=3)

Eksperymentuj z tymi parametrami, monitoruj wyniki i dostosuj je do konkretnego przypadku użycia. Często proces optymalizacji wymaga wielokrotnych prób i błędów, aby znaleźć najlepsze parametry dla danego zbioru danych.

2. Zadanie do wykonania

1. Importowanie bibliotek:

- Zainstaluj bibliotekę OpenCV, jeśli jeszcze nie jest zainstalowana.
- Zaimportuj niezbędne biblioteki do pracy z obrazami w Pythonie.

2. Wczytanie obrazu:

• Wczytaj starą i uszkodzoną fotografię do programu.

3. Eliminacja zarysowań:

• Zaimplementuj algorytm do eliminacji zarysowań na fotografii. Możesz wykorzystać różne filtry i metody dostępne w OpenCV.

4. Wypełnianie brakujących fragmentów:

• Zastosuj techniki wypełniania brakujących fragmentów obrazu. Możesz skorzystać z algorytmów bazujących na kontekście otoczenia, takich jak Inpainting.

5. Testowanie:

• Przetestuj stworzone narzędzie na różnych starych fotografiach, aby zweryfikować skuteczność eliminacji zarysowań i wypełniania brakujących fragmentów.

6. Optymalizacja:

• Zastanów się, jakie dodatkowe kroki lub algorytmy mogą poprawić jakość przywracania zdjęć.

Upewnij się, że podczas ćwiczenia korzystasz z różnych technik przetwarzania obrazu dostępnych w bibliotece OpenCV. Eksperymentuj z parametrami i zastosuj różne filtry, aby uzyskać jak najlepsze efekty przywracania starych fotografii.

Przykład 1:

import cv2 import numpy as np

def wczytaj_obraz(sciezka):

```
# Wczytanie obrazu z podanej ścieżki
  obraz = cv2.imread(sciezka)
  return obraz
def eliminacja_zarysowan(obraz):
  # Zastosowanie filtra do eliminacji zarysowań (np. MedianBlur)
  obraz wyjsciowy = cv2.medianBlur(obraz, 5)
  return obraz_wyjsciowy
def wypelnij_brakujace_fragmenty(obraz):
  # Zastosowanie algorytmu Inpainting do wypełnienia brakujących fragmentów
  maska = cv2.inRange(obraz, np.array([0, 0, 0]), np.array([10, 10, 10]))
  obraz wyjsciowy = cv2.inpaint(obraz, maska, 3, cv2.INPAINT TELEA)
  return obraz_wyjsciowy
def testowanie_i_ocena_skutecznosci(obraz_wejsciowy):
  # Przetestowanie narzędzia na różnych starych fotografiach
  obraz po elim zarysowan = eliminacja zarysowan(obraz wejsciowy)
  obraz_po_wypelnieniu = wypelnij_brakujace_fragmenty(obraz_po_elim_zarysowan)
  # Wyświetlenie obrazów przed i po zastosowaniu narzędzia
  cv2.imshow('Obraz przed', obraz wejsciowy)
  cv2.imshow('Obraz po eliminacji zarysowań', obraz po elim zarysowan)
  cv2.imshow('Obraz po wypełnieniu brakujących fragmentów', obraz po wypelnieniu)
  cv2.waitKey(0)
  cv2.destroyAllWindows()
if __name__ == "__main__":
  # Wczytanie starnej i uszkodzonej fotografii
  sciezka do obrazu = 'sciezka/do/starej/fotografii.jpg'
  stara_fotografia = wczytaj_obraz(sciezka_do_obrazu)
  # Testowanie i ocena skuteczności narzędzia
  testowanie_i_ocena_skutecznosci(stara_fotografia)
```

W powyższym rozwiązaniu, wczytaj_obraz, eliminacja_zarysowan i wypelnij_brakujace_fragmenty są funkcjami pomocniczymi, a testowanie_i_ocena_skuteczności przeprowadza testy narzędzia na zadanej fotografii. Możesz dostosować ścieżkę do własnej fotografii i eksperymentować z różnymi algorytmami dostępnymi w OpenCV, aby uzyskać optymalne wyniki przywracania starych fotografii.

Przykład 2:

```
import cv2
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

def restore_old_photo(image_path, mask_path):
    # Wczytaj obraz starych fotografii
```

```
old_photo = cv2.imread(image_path)
  # Wczytaj maskę obszarów do przywrócenia (maska czarna - uszkodzone obszary)
  damaged mask = cv2.imread(mask path, cv2.IMREAD GRAYSCALE)
  # Wykonaj inpainting, aby przywrócić uszkodzone obszary
  restored_photo
                              cv2.inpaint(old_photo,
                                                          damaged_mask,
                                                                                inpaintRadius=3,
flags=cv2.INPAINT_TELEA)
  # Wyświetl obraz przed i po przywracaniu
  plt.figure(figsize=(10, 5))
  plt.subplot(1, 2, 1)
  plt.imshow(cv2.cvtColor(old_photo, cv2.COLOR_BGR2RGB))
  plt.title("Old Photo")
  plt.axis("off")
  plt.subplot(1, 2, 2)
  plt.imshow(cv2.cvtColor(restored photo, cv2.COLOR BGR2RGB))
  plt.title("Restored Photo")
  plt.axis("off")
  plt.show()
# Ścieżki do obrazu starych fotografii i odpowiadającej mu maski
image_path = "sciezka/do/twojej/starej/fotografii.jpg"
mask_path = "sciezka/do/twojej/maski/uszkodzen.jpg"
# Przywróć i popraw starą fotografię
restore_old_photo(image_path, mask_path)
```

W powyższym kodzie używamy funkcji **cv2.inpaint** do przywracania uszkodzonych obszarów na starym zdjęciu na podstawie wcześniej przygotowanej maski. Obraz przed i po przywracaniu jest następnie wyświetlany za pomocą biblioteki matplotlib.

Efekty inpaintingu mogą zależeć od rodzaju uszkodzeń na zdjęciu, a wyniki mogą być różne w zależności od konkretnego przypadku. Możesz dostosować parametry inpaintingu w funkcji **cv2.inpaint** w zależności od potrzeb.

Aby stworzyć *mask_path* dla tego kodu, możemy utworzyć maskę, która zawiera obszary, gdzie chcemy przeprowadzić operacje eliminacji zarysowań i wypełnienia brakujących fragmentów. W poniższym przykładzie, maska zostanie stworzona jako binarna maska, gdzie białe obszary oznaczają obszary do przetworzenia, a czarne obszary są pomijane. Zakładamy, że czarne obszary w oryginalnym obrazie są obszarami, które nie wymagają operacji *inpaint*.

```
import cv2
import numpy as np

def create_mask(image):
    # Utworzenie maski - tutaj zakładamy, że obszary do przetworzenia to obszary o niskiej
intensywności pikseli
    mask = cv2.inRange(image, np.array([0, 0, 0]), np.array([50, 50, 50]))
    return mask

if __name__ == "__main__":
```

```
# Wczytanie starej i uszkodzonej fotografii sciezka_do_obrazu = 'sciezka/do/starej/fotografii.jpg' stara_fotografia = wczytaj_obraz(sciezka_do_obrazu)

# Utworzenie maski maska = create_mask(stara_fotografia)

# Ścieżka do zapisu maski mask_path = 'sciezka/do/zapisu/maski.jpg'

# Zapis maski do pliku cv2.imwrite(mask_path, maska)

# Testowanie i ocena skuteczności narzędzia testowanie_i_ocena_skuteczności(stara_fotografia)
```

W tym przykładzie maska jest utworzona przy użyciu funkcji **create_mask**, która tworzy maskę binarną, gdzie obszary o niskiej intensywności pikseli są traktowane jako obszary do przetworzenia. Następnie maska jest zapisywana do pliku o ścieżce **mask_path.** Możesz dostosować kryteria do utworzenia maski w zależności od specyfiki twoich obrazów.

Przyklad 3

```
import cv2
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
def load_image(file_path):
  Wczytuje obraz z podanej ścieżki.
  Parameters:
  - file path (str): Ścieżka do pliku obrazu.
  Returns:
  - image (numpy.ndarray): Wczytany obraz.
  image = cv2.imread(file_path)
  return image
def create_damage_mask(image_shape):
  Tworzy pustą maskę o wymiarach zgodnych z obrazem.
  Parameters:
  - image shape (tuple): Kształt obrazu (wysokość, szerokość, liczba kanałów).
  - damage mask (numpy.ndarray): Pusta maska uszkodzeń.
  damage_mask = np.zeros(image_shape[:2], dtype=np.uint8)
  return damage_mask
def mark_damaged_areas(image, damage_mask):
```

Oznacza obszary uszkodzeń na obrazie na podstawie podanej maski.

```
Parameters:
```

- image (numpy.ndarray): Obraz do oznaczenia.
- damage mask (numpy.ndarray): Maska uszkodzeń.

Returns:

```
- marked_image (numpy.ndarray): Obraz z oznaczonymi uszkodzonymi obszarami.
```

```
marked image = image.copy()
marked\_image[damage\_mask > 0] = [0, 0, 255] \# Oznaczenie na czerwono
return marked_image
```

```
def restore_damaged_areas(image, damage_mask):
```

Przywraca uszkodzone obszary na obrazie przy użyciu inpaintingu.

Parameters:

- image (numpy.ndarray): Obraz z uszkodzeniami.
- damage mask (numpy.ndarray): Maska uszkodzeń.

Returns:

```
- restored_image (numpy.ndarray): Obraz z przywróconymi obszarami.
```

```
restored_image = cv2.inpaint(image, damage_mask, inpaintRadius=3,
flags=cv2.INPAINT TELEA)
  return restored_image
```

```
def display_images(original_image, marked_image, restored_image):
```

Wyświetla obraz przed i po procesie restauracji.

Parameters:

- original_image (numpy.ndarray): Oryginalny obraz.
- marked image (numpy.ndarray): Obraz z oznaczonymi uszkodzonymi obszarami.
- restored image (numpy.ndarray): Obraz z przywróconymi obszarami.

```
plt.figure(figsize=(15, 5))
plt.subplot(1, 3, 1)
plt.imshow(cv2.cvtColor(original_image, cv2.COLOR_BGR2RGB))
plt.title("Original Image")
plt.axis("off")
plt.subplot(1, 3, 2)
plt.imshow(cv2.cvtColor(marked_image, cv2.COLOR_BGR2RGB))
plt.title("Damaged Areas Marked")
plt.axis("off")
plt.subplot(1, 3, 3)
plt.imshow(cv2.cvtColor(restored_image, cv2.COLOR_BGR2RGB))
plt.title("Restored Image")
plt.axis("off")
```

```
plt.show()

# Ścieżka do pliku z obrazem starych fotografii
image_path = "sciezka/do/twojej/starej/fotografii.jpg"

# Wczytaj obraz
old_photo = load_image(image_path)

# Stwórz maskę uszkodzeń (na razie pusta)
```

damage_mask = create_damage_mask(old_photo.shape)

- # Oznacz obszary uszkodzeń (interaktywne narzędzie graficzne lub ręczne zaznaczanie)
- # Tutaj możesz dodać kod do interaktywnego zaznaczania obszarów na obrazie.
- # Przywróć uszkodzone obszary restored_photo = restore_damaged_areas(old_photo, damage_mask)
- # Wyświetl wyniki display_images(old_photo, mark_damaged_areas(old_photo, damage_mask), restored_photo)

3. Treść sprawozdania i jego forma

- 1. Numer i nazwa pracy laboratoryjnej.
- 2. Cele pracy laboratoryjnej.
- 3. Odpowiedzi na pytania kontrolne.
- 4. Skriny przedstawiające kolejność prac laboratoryjnych oraz wyniki uzyskane w trakcie ich realizacji.

4. Pytania kontrolne

- 1. Jak można zdefiniować pojęcie "Eliminacja zarysowań" w kontekście przetwarzania obrazów?
- 2. Jakie biblioteki w języku Python mogą być używane do przetwarzania obrazów w kontekście tego zadania?
- 3. Jakie są kroki procesu restauracji starych fotografii obejmujące wczytywanie obrazu?
- 4. Jakie są metody i filtry dostępne w bibliotece OpenCV do eliminacji zarysowań na fotografii?
- 5. W jaki sposób algorytmy bazujące na kontekście otoczenia, takie jak Inpainting, mogą być wykorzystane do wypełniania brakujących fragmentów obrazu?
- 6. Jakie są potencjalne wyzwania związane z przywracaniem starych fotografii, które mogą wymagać dodatkowych kroków lub algorytmów?
- 7. Jakie są korzyści stosowania filtra MedianBlur w kontekście eliminacji zarysowań na zdjęciach?
- 8. Jakie są inne popularne metody eliminacji zarysowań, które mogą być skuteczne w procesie restauracji fotografii?
- 9. W jaki sposób można dostosować parametry narzędzia do przywracania fotografii w celu osiągnięcia optymalnych rezultatów?
- 10. Jakie kryteria mogą być używane do oceny skuteczności narzędzia do przywracania i poprawiania starych fotografii?