main estudio1

January 18, 2025

```
[11]: # Estudio 1 de la actividad 2 de la asignatura de Visión por Computador
      import cv2
      import numpy as np
      import matplotlib.pyplot as plt
      import os
      from skimage.metrics import structural_similarity as ssim # Para calcular SSIM_
      ⇔(Structural Similarity Index)
      from skfuzzy import cmeans # Para clustering Fuzzy C-Means
      # Directorios de entrada y salida para las imágenes a procesar y los resultados.
       →respectivamente
      input_dir = 'imagenes_entrada'
      output_dir = 'resultados_procesamiento'
      os.makedirs(output_dir, exist_ok=True) # Crear directorio de salida si nou
       \rightarrow existe
      # Parámetros configurables
      THRESHOLD_VALUE = 15 # Umbral para corte del fondo
      BILATERAL_PARAMS = {'d': 9, 'sigmaColor': 70, 'sigmaSpace': 70} # Parámetros_
       ⇔del filtro bilateral
      GRAY LEVEL RANGE = {'low': 0.3, 'high': 0.7} # Rango de contraste para
       \rightarrow estiramiento
      KERNEL_SIZE = 3 # Tamaño del kernel para operaciones morfológicas
      CLUSTERS = 5 # Número de clusters para K-Means y Fuzzy C-Means
      # Función para calcular PSNR (Peak Signal-to-Noise Ratio) entre dos imágenes
       ⇔(original y procesada)
      def calculate_psnr(original, processed):
          mse = np.mean((original - processed) ** 2)
          if mse == 0:
              return float('inf')
          max_pixel = 255.0
          psnr = 20 * np.log10(max_pixel / np.sqrt(mse))
          return psnr
```

```
# Función para calcular SSIM (Structural Similarity Index) entre dos imágenes
 ⇔(original y procesada)
def calculate_ssim(original, processed):
   score, _ = ssim(original, processed, full=True)
   return score
# Función para estiramiento del nivel de gris al rango [0, 1] y posterion
 ⇔normalización a [0, 255]
def gray_level_stretching(image, low=0.2, high=0.8):
   stretched = np.clip((image / 255 - low) / (high - low), 0, 1)
   return np.uint8(stretched * 255)
# Función para corte automático del fondo basado en umbral de intensidad
def cut_background(image, threshold=10):
   _, mask = cv2.threshold(image, threshold, 255, cv2.THRESH_BINARY)
   return cv2.bitwise_and(image, image, mask=mask)
# Crear un elemento estructural circular para operaciones morfológicas
def create kernel(size=6):
   return cv2.getStructuringElement(cv2.MORPH_ELLIPSE, (size, size))
# Función para aplicar Fuzzy C-Means a una imagen en escala de grises y obtenero
 ⇔segmentación por clusters
def apply_fuzzy_c_means(image, clusters=6):
   flat_image = image.flatten().astype(np.float64)
   cntr, u, _, _, _, _ = cmeans(flat_image.reshape(1, -1), c=clusters, m=2, _
 ⇔error=0.005, maxiter=1000)
   fuzzy_segmented = np.argmax(u, axis=0).reshape(image.shape)
   return fuzzy_segmented
# Función principal de procesamiento
def process_image(image, img_name):
   print(f"Procesando: {img_name}")
    # Paso O: Corte automático del fondo
    cut_image = cut_background(image, threshold=THRESHOLD_VALUE)
    # Paso 1: Reducción de ruido con filtro bilateral
   bilateral = cv2.bilateralFilter(cut_image, **BILATERAL_PARAMS)
   # Paso 2: Mejora de contraste con estiramiento del nivel de gris
   stretched = gray_level_stretching(bilateral, **GRAY_LEVEL_RANGE)
    # Paso 3: Operaciones morfológicas
   kernel = create_kernel(size=KERNEL_SIZE)
   binary = cv2.adaptiveThreshold(stretched, 255, cv2.
 →ADAPTIVE_THRESH_GAUSSIAN_C, cv2.THRESH_BINARY, 11, 2)
```

```
eroded = cv2.erode(binary, kernel, iterations=1)
  dilated = cv2.dilate(eroded, kernel, iterations=1)
  # Paso 4: Convolución
  convolved = np.uint8(dilated * 0.03 + stretched * 0.97)
  # Paso 5: Detección de bordes con Sobel y llenado
  sobel = cv2.Sobel(convolved, cv2.CV_64F, 1, 0, ksize=3)
  sobel = cv2.convertScaleAbs(sobel)
  filled = cv2.morphologyEx(sobel, cv2.MORPH_CLOSE, kernel)
  # Paso 6: Clustering K-Means
  Z = image.reshape((-1, 1)).astype(np.float32)
  criteria = (cv2.TERM_CRITERIA_EPS + cv2.TERM_CRITERIA_MAX_ITER, 10, 1.0)
  _, labels, centers = cv2.kmeans(Z, CLUSTERS, None, criteria, 10, cv2.
→KMEANS_RANDOM_CENTERS)
  clustered = labels.reshape(image.shape)
  # Paso 7: Fuzzy C-Means
  fuzzy_segmented = apply_fuzzy_c_means(image, clusters=CLUSTERS)
  # Cálculo del área del tumor
  tumor_area = cv2.countNonZero(binary)
  # Combinación de las imágenes
  improved_image = np.uint8(0.5 * convolved + 0.25 * clustered + 0.25 *_u

¬fuzzy_segmented + 0.15 * filled)
  improved_image_normalized = cv2.normalize(improved_image, None, alpha=0,__
⇔beta=255, norm_type=cv2.NORM_MINMAX)
  improved color = cv2.applyColorMap(improved image normalized, cv2.
→COLORMAP_BONE) # Aplicar mapa de colores
  # Métricas de calidad
  psnr_value = calculate_psnr(image, improved_image_normalized)
  ssim_value = calculate_ssim(image, improved_image_normalized)
  # Guardar resultados
  base_name = os.path.splitext(img_name)[0]
  result_dir = os.path.join(output_dir, base_name)
  os.makedirs(result_dir, exist_ok=True)
  cv2.imwrite(os.path.join(result_dir, f"{base_name}_original.png"), image)
  cv2.imwrite(os.path.join(result_dir, f"{base_name}_cut.png"), cut_image)
  cv2.imwrite(os.path.join(result_dir, f"{base_name}_bilateral.png"),_
  cv2.imwrite(os.path.join(result_dir, f"{base_name}_stretched.png"),_
⇔stretched)
```

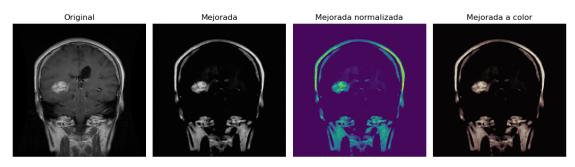
```
cv2.imwrite(os.path.join(result_dir, f"{base_name} binary.png"), binary)
  cv2.imwrite(os.path.join(result_dir, f"{base_name}_convolved.png"),_
⇔convolved)
  cv2.imwrite(os.path.join(result dir, f"{base name} sobel.png"), sobel)
  cv2.imwrite(os.path.join(result_dir, f"{base_name}_filled.png"), filled)
  cv2.imwrite(os.path.join(result dir, f"{base name} clustered.png"),
⇔clustered)
   cv2.imwrite(os.path.join(result_dir, f"{base_name}_fuzzy_segmented.png"),_

¬fuzzy_segmented)
   cv2.imwrite(os.path.join(result_dir, f"{base_name}_final.png"),__
→improved color)
  # Visualización comparativa de las mejoras
  fig, axs = plt.subplots(1, 4, figsize=(12, 6))
  axs[0].imshow(image, cmap='gray'); axs[0].set_title("Original")
  axs[1].imshow(improved_image, cmap='gray'); axs[1].set_title("Mejorada")
  axs[2].imshow(improved_image_normalized); axs[2].set_title("Mejoradau

¬normalizada")
  axs[3].imshow(improved_color); axs[3].set_title("Mejorada a color")
  for ax in axs: ax.axis('off')
  plt.tight_layout()
  plt.savefig(os.path.join(result_dir, f"{base name}_comparacion_mejoras.
→png"), dpi=300)
  plt.show()
  print(f"Área del tumor: {tumor area} píxeles")
  print(f"PSNR: {psnr_value:.2f} dB")
  print(f"SSIM: {ssim value:.4f}")
  print(f"Procesamiento finalizado para: {img_name}")
  # Mostrar una matriz de imágenes generadas por orden
  fig, axs = plt.subplots(3, 4, figsize=(20, 15))
  axs[0, 0].imshow(image, cmap='gray'); axs[0, 0].set_title("Original")
  axs[0, 1].imshow(cut_image, cmap='gray'); axs[0, 1].set_title("Corte")
  axs[0, 2].imshow(bilateral, cmap='gray'); axs[0, 2].set_title("Bilateral")
  axs[0, 3].imshow(stretched, cmap='gray'); axs[0, 3].
⇔set title("Estiramiento")
  axs[1, 0].imshow(binary, cmap='gray'); axs[1, 0].set_title("Binario")
  axs[1, 1].imshow(convolved, cmap='gray'); axs[1, 1].set_title("Convolución")
  axs[1, 2].imshow(sobel, cmap='gray'); axs[1, 2].set_title("Sobel")
  axs[1, 3].imshow(filled, cmap='gray'); axs[1, 3].set_title("Llenado")
  axs[2, 0].imshow(clustered, cmap='nipy_spectral'); axs[2, 0].
⇔set_title("K-Means")
  axs[2, 1].imshow(fuzzy_segmented, cmap='nipy_spectral'); axs[2, 1].
⇔set title("Fuzzy C-Means")
```

```
axs[2, 2].imshow(improved_image, cmap='gray'); axs[2, 2].
 ⇔set_title("Mejorada")
   axs[2, 3].imshow(improved_color); axs[2, 3].set_title("Mejorada Color")
   for ax in axs.flat: ax.axis('off')
   plt.tight_layout()
   plt.show()
# Procesar todas las imágenes
imagenes = [f for f in os.listdir(input_dir) if os.path.isfile(os.path.
 →join(input_dir, f))]
for img_name in imagenes:
    img_path = os.path.join(input_dir, img_name)
   image = cv2.imread(img_path, cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
   if image is not None:
       process_image(image, img_name)
print("Procesamiento completo. Resultados guardados en:", output_dir)
# Fin del script
# Leo LORENZO - 2025
```

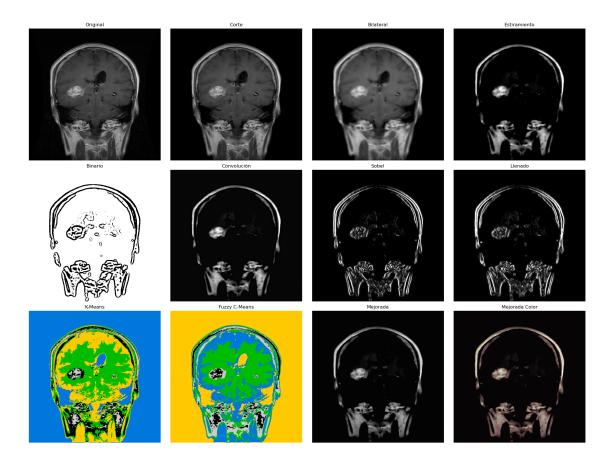
Procesando: glioma (63).jpg



Área del tumor: 236445 píxeles

PSNR: 30.44 dB SSIM: 0.5062

Procesamiento finalizado para: glioma (63).jpg



Procesamiento completo. Resultados guardados en: resultados_procesamiento