

```

1  """
2  CÓDIGO DE COREGISTRO DE BANDAS MULTIESPECTRALES
3
4  Requisitos:
5  - Python 3.8+
6  - Instalar dependencias con:
7      pip install -r requirements.txt
8  """
9
10
11 # ===== IMPORTACIÓN DE LIBRERÍAS Y CONFIGURACIÓN =====
12 import cv2
13 import numpy as np
14 import pandas as pd
15 import os
16 import rasterio
17 import re
18 from collections import defaultdict
19
20
21
22 # ===== FUNCIONES COMPLEMENTARIAS =====
23 def obtener_centros_opticos(ruta_imagen, metadata_tif, metadata_jpg):
24     """
25     Extrae las coordenadas relativas del centro óptico (X, Y) desde los metadatos de una
26     imagen TIF o JPG.
27
28     Esta función identifica automáticamente si la imagen es multiespectral (TIF) o RGB
29     (JPG), selecciona
30     el DataFrame de metadatos correspondiente, y busca una coincidencia exacta por
31     nombre de archivo.
32     Una vez encontrada, extrae las coordenadas del centro óptico desde las columnas:
33     - 'Relative Optical Center X'
34     - 'Relative Optical Center Y'
35
36     Estas coordenadas son utilizadas para estimar el desplazamiento geométrico entre
37     sensores durante el coregistro
38     multiespectral.
39
40     Args:
41         ruta_imagen (str): Ruta absoluta del archivo de imagen (.TIF o .JPG).
42         metadata_tif (pd.DataFrame): Metadatos de imágenes TIF, leídos desde
43         'metadata_tif.csv'.
44         metadata_jpg (pd.DataFrame): Metadatos de imágenes JPG, leídos desde
45         'metadata_jpg.csv'.
46
47     Returns:
48         tuple:
49             - relative_x (float): Coordenada relativa X del centro óptico.
50             - relative_y (float): Coordenada relativa Y del centro óptico.
51
52     Notas:

```

```

47         - Si no se encuentra el archivo en los metadatos o hay error en la lectura, se
        retorna (0.0, 0.0) como fallback.
48         - La comparación del nombre de archivo es insensible a mayúsculas y espacios.
49         - El campo de metadatos 'File Name' debe coincidir exactamente con el nombre del
        archivo, incluyendo extensión.
50         """
51         try:
52             nombre_imagen = os.path.basename(ruta_imagen).strip().lower()
53
54             # Determinar si es TIF o JPG
55             if nombre_imagen.endswith(".tif"):
56                 metadata = metadata_tif
57             elif nombre_imagen.endswith(".jpg") or nombre_imagen.endswith(".jpeg"):
58                 metadata = metadata_jpg
59             else:
60                 print(f"No se reconoce el formato de {nombre_imagen}. Omitiendo ...")
61                 return 0.0, 0.0
62
63             # Buscar la fila en el CSV que coincide exactamente con el nombre del archivo
64             fila_metadatos = metadata[metadata['File Name'].str.strip().str.lower() ==
        nombre_imagen]
65
66             if fila_metadatos.empty:
67                 print(f"No se encontraron metadatos para {nombre_imagen}. Usando X=0, Y=0
        como fallback.")
68                 return 0.0, 0.0
69
70             # Extraer valores
71             relative_x = float(fila_metadatos['Relative Optical Center X'].iloc[0])
72             relative_y = float(fila_metadatos['Relative Optical Center Y'].iloc[0])
73
74             print(f"Metadatos encontrados para {nombre_imagen} → X: {relative_x}, Y:
        {relative_y}")
75             return relative_x, relative_y
76
77         except Exception as e:
78             print(f"Error al extraer metadatos de {ruta_imagen}: {str(e)}")
79             return 0.0, 0.0
80
81
82
83     def parse_nombre_archivo(nombre_archivo):
84         """
85         Parsea el nombre de un archivo multiespectral o RGB y extrae su información
        estructural clave,
86         generando un identificador base para agrupar todas las bandas asociadas a una misma
        imagen.
87
88         Esta función se basa en un patrón de nomenclatura específico utilizado en archivos
        generados por drones DJI,
89         donde cada banda multiespectral tiene un número de banda codificado en la séptima
        posición del nombre.
90
91         La estructura esperada es:
92         DJI_XXXX_S_CC_Z_tN.ext

```

Donde:

- XXXX: identificador de imagen (numérico)
- S: número de banda (1-5) que se eliminará para formar el nombre base
- CC: código de orientación (`ob` o `ot`)
- Z: identificador de zona
- tN: tiempo (`t1`, `t2`, etc.)
- ext: extensión (.TIF, .JPG, etc.)

Args:

nombre_archivo (str): Nombre del archivo a analizar (ej. "DJI_0011_ob3_j_t1.TIF").

Returns:

tuple:

- nombre_base_grupo (str): Nombre base para agrupar todas las bandas de una imagen (con 'S' omitido).
- banda (int): Número de banda extraído desde la posición 7 del nombre.
- nombre_completo (str): Nombre original del archivo (sin modificaciones).

Returns (None, None, None) si el nombre no cumple con el patrón esperado.

"""

pattern = r"^DJI_(\d{3})\d_(ob|ot)(\d+)_([a-zA-Z])_t(\d)\.\..+\$"

match = re.match(pattern, nombre_archivo, re.IGNORECASE)

if not match:

return None, None, None

Componentes del nombre

xxx = match.group(1) *# Primeros 3 dígitos de la secuencia*

banda = int(match.group(0)[7]) *# El dígito en posición S (índice 7)*

cc = match.group(2) *# ob/ot*

l = match.group(3) *# Número de carpeta*

k = match.group(4) *# Zona de estudio*

tp = match.group(5) *# Tiempo*

Construir nombre base del grupo (todo excepto S)

nombre_base = f"DJI_{xxx}_{cc}{l}_{k}_t{tp}"

return nombre_base, banda, nombre_archivo

def cargar_grupos_imagenes(directorio_tif, directorio_rgb, progress_file):

"""

Agrupar imágenes TIF multiespectrales y sus correspondientes imágenes RGB (JPG) por nombre base común.

Esta función itera sobre los directorios de entrada y agrupa las imágenes en un diccionario estructurado

por nombre base (`nombre_base`), el cual es derivado de `parse_nombre_archivo()`. Este agrupamiento es

esencial para permitir el coregistro entre bandas multiespectrales (1-5) y la imagen RGB.

Para cada grupo:

- Las bandas multiespectrales se almacenan con su número de banda como clave.
- La imagen RGB (banda 0) se asocia como imagen de referencia si está disponible.

Args:

`directorio_tif (str)`: Ruta al directorio que contiene imágenes TIF geométricamente corregidas.
`directorio_rgb (str)`: Ruta al directorio que contiene imágenes JPG corregidas.
`progress_file (str)`: Ruta del archivo de progreso (no se usa directamente aquí, pero se mantiene por consistencia del flujo).

Returns:

`dict`: Diccionario con la siguiente estructura por grupo:

```
{
    'nombre_base': {
        'bandas': {
            1: {'imagen': np.ndarray, 'ruta': str},
            2: { ... },
            ...
            5: { ... }
        },
        'rgb': {'imagen': np.ndarray, 'ruta': str} or None
    },
    ...
}
```

Notes:

- Sólo se incluyen las imágenes cuyo nombre cumpla con el patrón esperado por ``parse_nombre_archivo()``.
- Las bandas deben estar numeradas del 1 al 5. Las JPG se consideran banda 0.
- Si no hay JPG correspondiente, el grupo se crea de todas formas con ``'rgb': None``.
- Este agrupamiento es esencial para aplicar el coregistro multibanda en etapas posteriores.

```
"""
```

```
grupos = defaultdict(lambda: {'rgb': None, 'bandas': {}})
```

```
print("Cargando imágenes ... ")
```

```
# Procesar TIF (multispectral)
```

```
for archivo in os.listdir(directorio_tif):
```

```
    nombre_base, banda, _ = parse_nombre_archivo(archivo)
```

```
    if not nombre_base or banda not in [1,2,3,4,5]:
```

```
        continue
```

```
# Guardar imagen y metadatos
```

```
ruta = os.path.join(directorio_tif, archivo)
```

```
with rasterio.open(ruta) as src:
```

```
    img = src.read(1)
```

```
grupos[nombre_base]['bandas'][banda] = {'imagen': img, 'ruta': ruta}
```

```
print(f"TIF agregado - {nombre_base} | Banda: {banda} | Ruta: {ruta}")
```

```
# Procesar JPG (RGB - Banda 0)
```

```
for archivo in os.listdir(directorio_rgb):
```

```
    nombre_base, banda, _ = parse_nombre_archivo(archivo)
```

```

192     if not nombre_base or banda  $\neq$  0: # Asumiendo RGB=banda 0
193         continue
194
195     ruta = os.path.join(directorio_rgb, archivo)
196     img = cv2.imread(ruta, cv2.IMREAD_COLOR)
197     if nombre_base in grupos:
198         grupos[nombre_base]['rgb'] = {'imagen': img, 'ruta': ruta}
199         print(f"RGB agregado - {nombre_base} | Ruta: {ruta}")
200
201     print("Verificación final de grupos:")
202     for nombre_base, datos in grupos.items():
203         bandas_presentes = list(datos['bandas'].keys())
204         print(f" {nombre_base}: RGB {'OK' if datos['rgb'] else 'F'} | Bandas:
{bandas_presentes}")
205
206     return grupos
207
208
209
210 def preparar_para_sift(image):
211     """
212     Prepara una imagen para detección de características mediante SIFT, asegurando el
213     formato uint8 requerido.
214
215     Esta función convierte temporalmente imágenes de 16 bits (`uint16`), típicas en
216     imágenes multiespectrales TIF,
217     a imágenes de 8 bits (`uint8`) necesarias para el correcto funcionamiento del
218     algoritmo SIFT de OpenCV,
219     sin modificar la imagen original ni su versión de trabajo de mayor precisión.
220
221     La conversión se realiza mediante normalización lineal al rango [0, 255] utilizando
222     `cv2.normalize()`.
223
224     Args:
225         image (np.ndarray): Imagen original en formato `uint16` o `uint8`.
226
227     Returns:
228         np.ndarray: Imagen convertida a `uint8`, adecuada para la detección de keypoints
229         con SIFT.
230
231     Notas:
232         - Esta conversión es sólo para el cálculo de keypoints y descriptores.
233         - La imagen resultante no debe usarse para análisis espectral o visualización de
234         precisión.
235         - En imágenes que ya están en `uint8`, se retorna una copia segura convertida
236         con `.astype(np.uint8)`.
237
238     Example:
239         >> sift_ready = preparar_para_sift(imagen_nir)
240         >> keypoints, descriptors = cv2.SIFT_create().detectAndCompute(sift_ready, None)
241     """
242     if image.dtype == np.uint16:
243         image_uint8 = cv2.normalize(image, None, 0, 255,
244 cv2.NORM_MINMAX).astype(np.uint8)
245     return image_uint8

```

```

238     return image.astype(np.uint8)
239
240
241 def ncc(fixed, moving):
242     """
243     Calcula la Correlación Cruzada Normalizada (NCC) entre dos imágenes para evaluar la
    calidad del coregistro.
244
245     Esta función mide el grado de similitud entre dos imágenes alineadas, típicamente la
    imagen de referencia
246     (`fixed`) y la imagen coregistrada (`moving`). La NCC es una métrica simétrica y
    libre de unidades que toma
247     valores en el rango [-1, 1], donde:
248
249     - 1 indica correspondencia perfecta,
250     - 0 indica ausencia de correlación lineal,
251     - -1 indica correlación inversa perfecta.
252
253     La fórmula implementada es:
254
255         
$$NCC = \frac{\sum[(f - \mu_f) * (m - \mu_m)]}{\sqrt{\sum(f - \mu_f)^2 * \sum(m - \mu_m)^2}}$$

256
257     Args:
258         fixed (np.ndarray): Imagen de referencia (por ejemplo, banda NIR).
259         moving (np.ndarray): Imagen que ha sido alineada respecto a la referencia.
260
261     Returns:
262         float: Valor de NCC entre las dos imágenes.
263
264     Notes:
265         - Esta métrica se utiliza comúnmente para cuantificar la calidad de alineación
    tras aplicar homografías
266         o transformaciones afines.
267         - Ambas imágenes deben tener el mismo tamaño y tipo de dato numérico (ej.
    `uint8` o `float32`).
268         - Una NCC cercana a 1 es deseable tras un coregistro exitoso.
269     """
270     # Normalización
271     fixed_mean = fixed.mean()
272     moving_mean = moving.mean()
273     fixed_std = fixed.std()
274     moving_std = moving.std()
275
276     # Correlación cruzada normalizada
277     numerator = np.sum((fixed - fixed_mean) * (moving - moving_mean))
278     denominator = np.sqrt(np.sum((fixed - fixed_mean) ** 2) * np.sum((moving -
    moving_mean) ** 2))
279     return numerator / denominator
280
281
282
283
284 # ===== FUNCIÓN COREGISTRO =====
285 def coregistrar_banda(fixed_rgb, moving_espectral, ruta_fixed, ruta_moving,
    metadata_tif, metadata_jpg, ncc_log_path=None):

```

```

286     """
287     Coregistra una banda espectral (moving) con respecto a una imagen de referencia
(fixed), típicamente la banda NIR.
288
289     El proceso de coregistro se realiza en dos etapas:
290
291     1. **Corrección geométrica inicial por desplazamiento de centros ópticos**
292         Se calcula un desplazamiento ( $\Delta X$ ,  $\Delta Y$ ) entre los centros ópticos de las imágenes,
extraídos de los metadatos.
293         Esta traslación se aplica mediante una transformación afín a la imagen
`moving_espectral` en su formato original `uint16`.
294
295     2. **Refinamiento mediante homografía estimada con SIFT**
296         La imagen alineada se convierte temporalmente a `uint8` para aplicar SIFT (Scale-
Invariant Feature Transform).
297         Se detectan puntos clave y descriptores tanto en la imagen de referencia como en
la alineada, y se calcula una
298         matriz de homografía para refinar el alineamiento si se encuentran suficientes
coincidencias válidas.
299         Finalmente, la homografía se aplica directamente a la imagen `uint16` alineada.
300
301     Este procedimiento garantiza una alineación precisa sin alterar la resolución
radiométrica de los datos.
302
303     Args:
304         fixed_rgb (np.ndarray): Imagen de referencia corregida geométricamente
(usualmente la banda NIR o una RGB).
305         moving_espectral (np.ndarray): Banda espectral a coregistrar, en formato
`uint16`.
306         ruta_fixed (str): Ruta al archivo de la imagen de referencia.
307         ruta_moving (str): Ruta al archivo de la imagen a alinear.
308         metadata_tif (pd.DataFrame): Metadatos correspondientes a las imágenes TIF.
309         metadata_jpg (pd.DataFrame): Metadatos correspondientes a las imágenes JPG.
310
311     Returns:
312         np.ndarray: Imagen `moving_espectral` coregistrada respecto a la referencia, en
formato `uint16`.
313
314     Notas:
315         - Si no se detectan suficientes puntos clave para estimar la homografía, se
utiliza únicamente la traslación afín.
316         - La calidad del coregistro puede evaluarse mediante el valor de NCC (Normalized
Cross-Correlation), que se imprime.
317         - Este proceso se realiza banda por banda (1 a 4), tomando como referencia la
banda 5 (NIR) u otra predefinida.
318     """
319
320     print(f"Iniciando coregistro para {ruta_moving}")
321     print(f"Tamaño original moving_espectral (uint16): {moving_espectral.shape}")
322
323     # Reiniciar variables de transformación antes de cada iteración
324     kp1, kp2, des1, des2 = None, None, None, None
325     M_affine = None
326     M_homography = None
327

```

```

328 # Alinea una banda espectral con la referencia RGB
329 # Obtener centros ópticos desde metadatos
330 center_x_fixed, center_y_fixed = obtener_centros_opticos(ruta_fixed, metadata_tif,
metadata_jpg)
331 center_x_moving, center_y_moving = obtener_centros_opticos(ruta_moving,
metadata_tif, metadata_jpg)
332
333 # Calcular desplazamiento inicial
334 delta_x = center_x_fixed - center_x_moving
335 delta_y = center_y_fixed - center_y_moving
336
337
338 # **PASO 1: Aplicar traslación afín en imagen ORIGINAL `uint16`**
339 M_affine = np.float32([[1, 0, delta_x], [0, 1, delta_y]])
340 aligned_uint16 = cv2.warpAffine(moving_espectral, M_affine, (fixed_rgb.shape[1],
fixed_rgb.shape[0]), flags=cv2.INTER_NEAREST)
341 print(f"Traslación afín aplicada: ΔX={delta_x}, ΔY={delta_y}")
342
343 # COREGISTRO CON SIFT
344 # **PASO 2: Convertir imagen alineada y fija a uint8 TEMPORALMENTE para SIFT**
345 moving_sift = preparar_para_sift(aligned_uint16)
346
347 if fixed_rgb.ndim == 3:
348     fixed_gray = cv2.cvtColor(fixed_rgb, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
349 else:
350     fixed_gray = fixed_rgb
351
352 fixed_sift = preparar_para_sift(fixed_gray)
353 print(f"Aplicando SIFT en {ruta_moving}")
354
355 # **PASO 3: Detectar puntos clave con SIFT**
356 sift = cv2.SIFT_create()
357 kp1, des1 = sift.detectAndCompute(moving_sift, None)
358 kp2, des2 = sift.detectAndCompute(fixed_sift, None)
359 print(f"Puntos clave detectados: {len(kp1)} en moving, {len(kp2)} en fixed")
360
361 if des1 is None or des2 is None or len(kp1) < 10 or len(kp2) < 10:
362     print(f"No se detectaron suficientes puntos clave en {ruta_moving}. Se usará
solo la traslación afín.")
363     return aligned_uint16 # Devolver solo la alineación afín si no hay suficientes
puntos clave
364
365 # **PASO 4: Calcular homografía**
366 FLANN_INDEX_KDTREE = 1
367 index_params = dict(algorithm=FLANN_INDEX_KDTREE, trees=5)
368 search_params = dict(checks=50)
369 flann = cv2.FlannBasedMatcher(index_params, search_params)
370 matches = flann.knnMatch(des1, des2, k=2)
371
372 # Filtrar buenos matches
373 good_matches = [m for m, n in matches if m.distance < 0.7 * n.distance]
374 print(f"Imagen de referencia fija para {ruta_moving}: {ruta_fixed}")
375
376 if len(good_matches) > 4:

```



```

377     src_pts = np.float32([kp1[m.queryIdx].pt for m in good_matches]).reshape(-1, 1,
378 2)
379     dst_pts = np.float32([kp2[m.trainIdx].pt for m in good_matches]).reshape(-1, 1,
380 2)
381     M_homography, mask = cv2.findHomography(src_pts, dst_pts, cv2.RANSAC, 5.0)
382     print(f"Matriz de homografía para {ruta_moving}:\n{M_homography}")
383
384     if M_homography is not None:
385         # **PASO 5: Aplicar la homografía sobre la imagen alineada `uint16`**
386         aligned_final = cv2.warpPerspective(aligned_uint16, M_homography,
387 (fixed_rgb.shape[1], fixed_rgb.shape[0]), flags=cv2.INTER_NEAREST)
388         print(f"Homografía aplicada exitosamente en {ruta_moving}")
389
390         # **PASO 6: Calcular métrica de calidad NCC**
391         valor_ncc = np.corrcoef(fixed_sift.flatten(),
392 preparar_para_sift(aligned_final).flatten())[0, 1]
393         print(f"NCC (Correlación Cruzada Normalizada) para {ruta_moving}:
394 {valor_ncc:.4f}")
395
396         # Guardar en archivo
397         if ncc_log_path:
398             with open(ncc_log_path, 'a') as f:
399                 f.write(f"{os.path.basename(ruta_moving)}: {valor_ncc:.4f}\n")
400         else:
401             print("No se pudo calcular la homografía. Usando solo traslación afín.")
402             aligned_final = aligned_uint16
403         else:
404             print("No se encontraron suficientes coincidencias para la coregistración.
405 Usando solo traslación afín.")
406             aligned_final = aligned_uint16
407
408         print(f"Tamaño aligned final antes de devolver (uint16): {aligned_final.shape}")
409
410         return aligned_final, valor_ncc if M_homography is not None else None
411
412 # ===== PROCESAMIENTO PRINCIPAL =====
413 def procesar_grupos(grupos, directorio_salida, progress_file, metadata_tif,
414 metadata_jpg):
415     """
416     Procesa grupos de imágenes multispectrales agrupadas por nombre base y genera
417     imágenes TIF multibanda coregistradas.
418
419     Para cada grupo de imágenes que contiene las cinco bandas espectrales (Blue, Green,
420     Red, RedEdge, NIR), esta función:
421
422     1. Usa la banda NIR (banda 5) como imagen de referencia fija.
423     2. Coregistra cada una de las bandas 1-4 respecto a la NIR usando:
424         - Traslación inicial basada en centros ópticos desde metadatos.
425         - Refinamiento geométrico mediante homografía estimada con SIFT.
426     3. Ensambla las cinco bandas alineadas en una única imagen multibanda (TIF).

```

```

422     4. Guarda el archivo resultante en el directorio de salida, insertando un '0' en la
posición 7 del nombre
423     para mantener la consistencia con el nombre base de las imágenes RGB.
424     5. Registra el archivo procesado en `progress_file`.
425
426     Args:
427         grupos (dict): Diccionario de grupos generado por `cargar_grupos_imagenes()`,
con imágenes y rutas.
428         directorio_salida (str): Carpeta donde se guardarán los TIF multibanda
coregistrados.
429         progress_file (str): Ruta del archivo de texto donde se registran los archivos
procesados.
430         metadata_tif (pd.DataFrame): Metadatos correspondientes a las imágenes TIF.
431         metadata_jpg (pd.DataFrame): Metadatos correspondientes a las imágenes JPG.
432
433     Notas:
434         - Solo se procesan los grupos que contienen las cinco bandas espectrales.
435         - La banda NIR no se coregistra (se agrega directamente al conjunto).
436         - Se verifica que todas las bandas tengan el mismo tamaño antes de guardar.
437         - El nombre del archivo de salida sigue el formato `DJI_XXX0_obX_z_tX.TIF` (con
'0' insertado).
438
439     Raises:
440         Excepciones durante el procesamiento de un grupo se capturan y reportan, pero no
detienen el flujo general.
441     """
442
443     # Configuración inicial
444     os.makedirs(directorio_salida, exist_ok=True)
445     bandas_orden = [1, 2, 3, 4, 5] # Blue, Green, Red, RE, NIR
446
447     # Inicializar archivo de resultados NCC
448     ncc_log_path = os.path.join(directorio_salida, "ncc_resultados.txt")
449     if os.path.exists(ncc_log_path):
450         os.remove(ncc_log_path)
451     with open(ncc_log_path, 'w') as f:
452         f.write("Resultados de NCC por banda coregistrada\n# Formato: nombre_archivo :
valor_NCC\n")
453
454     for nombre_base, datos in grupos.items():
455         try:
456             # Validar que el grupo tiene las 5 bandas
457             if len(datos['bandas']) != 5:
458                 print(f"Grupo incompleto {nombre_base}. Bandas disponibles:
{list(datos['bandas'].keys())}")
459                 continue
460                 print(f"Procesando grupo: {nombre_base}")
461
462             # Obtener imagen y ruta de la banda NIR
463             if 5 not in datos['bandas']:
464                 print(f"Banda NIR ausente en {nombre_base}. Omitiendo ...")
465                 continue
466
467             # Obtener ruta y datos de la banda NIR
468             nir_info = datos['bandas'][5]

```

```

469     ruta_nir = nir_info['ruta']
470     imagen_nir = nir_info['imagen']
471     print(f"Usando banda NIR como referencia fija: {ruta_nir} | Tamaño:
{imagen_nir.shape}")
472
473     bandas_coreg = []
474     ncc_vals = []
475     # Verificación de bandas
476     for banda in bandas_orden:
477         if banda not in datos['bandas']:
478             print(f"Banda {banda} ausente. Omitiendo ... ")
479             continue
480
481         imagen_banda = datos['bandas'][banda]['imagen']
482         ruta_banda = datos['bandas'][banda]['ruta']
483
484         if banda == 5:
485             # No se coregistra la NIR, se agrega directamente
486             bandas_coreg.append(imagen_banda)
487             print(f"Banda NIR añadida sin modificación.")
488             continue
489
490         # Coregistrar banda con respecto a la NIR
491         img_coreg, ncc_val = coregistrar_banda(
492             fixed_rgb=imagen_nir,
493             moving_espectral=imagen_banda,
494             ruta_fixed=ruta_nir,
495             ruta_moving=ruta_banda,
496             metadata_tif=metadata_tif,
497             metadata_jpg=metadata_jpg
498         )
499         bandas_coreg.append(img_coreg)
500         if ncc_val is not None:
501             ncc_vals.append(ncc_val)
502         print(f"Banda {banda} coregistrada respecto a NIR.")
503
504         if len(bandas_coreg) != 5:
505             print(f"Error: {nombre_base} tiene menos de 5 bandas coregistradas.
Omitiendo ... ")
506             continue
507
508         # **PASO EXTRA: Verificar que todas las bandas tengan el mismo tamaño**
509         ref_shape = bandas_coreg[0].shape # Usamos la primera banda como referencia
510         for i, banda in enumerate(bandas_coreg):
511             if banda.shape != ref_shape:
512                 print(f"Inconsistencia en {nombre_base}: Banda {bandas_orden[i]}
tiene tamaño {banda.shape}, se ajustará a {ref_shape}.")
513
514         ## Crear y guardar imagen multibanda
515         # Insertar '0' en la posición 7 para que el nombre coincida con la JPG
516         nombre_base_corregido = nombre_base[:7] + '0' + nombre_base[7:]
517         nombre_salida = f"{nombre_base_corregido}.TIF"
518
519         # Guardar valor de NCC
520         if len(ncc_vals) > 0:

```

```

521         avg_ncc = sum(ncc_vals) / len(ncc_vals)
522         with open(ncc_log_path, 'a') as f:
523             f.write(f"{nombre_salida}: {avg_ncc:.4f}\n")
524
525         # Guardar TIF
526         with rasterio.open(
527             os.path.join(directorio_salida, nombre_salida),
528             'w',
529             driver='GTiff',
530             height=bandas_coreg[0].shape[0],
531             width=bandas_coreg[0].shape[1],
532             count=5,
533             dtype=np.uint16,
534             photometric='MINISBLACK'
535         ) as dst:
536             for i, banda in enumerate(bandas_coreg, 1):
537                 dst.write(banda, i)
538
539         with open(progress_file, 'a') as f:
540             f.write(f"{nombre_salida}\n")
541
542         print(f"{nombre_salida} | Tamaño: {bandas_coreg[0].shape}")
543
544     except Exception as e:
545         print(f"Error en {nombre_base}: {str(e)}")
546         continue
547
548
549
550
551 # ===== FUNCIÓN DE INTERFAZ =====
552 def ejecutar_coregistro(directorio_tif, directorio_rgb, directorio_salida,
553     metadata_tif_csv, metadata_jpg_csv):
554     """
555     Ejecuta el proceso completo de coregistro multiespectral por zona de estudio.
556
557     Esta función actúa como interfaz principal del módulo de coregistro. A partir de las
558     imágenes geométricamente
559     corregidas (TIF y JPG), realiza el agrupamiento por nombre base, selecciona la banda
560     NIR como referencia,
561     y coregistra todas las bandas multiespectrales (1 a 4) con respecto a ella.
562     Posteriormente, ensambla y guarda
563     una imagen multibanda alineada por grupo.
564
565     Flujo general:
566     1. Carga los metadatos desde los archivos CSV de TIF y JPG.
567     2. Agrupa las imágenes corregidas en conjuntos coherentes por nombre base.
568     3. Procesa cada grupo mediante `procesar_grupos`, que aplica:
569         - Traslación basada en centros ópticos (metadatos).
570         - Homografía refinada con SIFT (si es posible).
571         - Ensamblaje y guardado de imágenes multibanda (TIF).
572     4. Registra el progreso por zona en un archivo `progreso_coregistro.txt`.
573
574     Args:

```

```
571     directorio_tif (str): Ruta al directorio con imágenes TIF corregidas
geométricamente.
572     directorio_rgb (str): Ruta al directorio con imágenes JPG corregidas
geométricamente.
573     directorio_salida (str): Carpeta de salida para los resultados del coregistro
(TIF multibanda).
574     metadata_tif_csv (str): Ruta del archivo CSV con los metadatos de imágenes TIF.
575     metadata_jpg_csv (str): Ruta del archivo CSV con los metadatos de imágenes JPG.
576
577     Notas:
578     - Este procedimiento debe ejecutarse después de la corrección geométrica
individual.
579     - El archivo de progreso evita duplicación en ejecuciones posteriores.
580     - Es compatible con procesamiento por lotes en múltiples zonas de estudio.
581     """
582     progress_file = os.path.join(directorio_salida, "progreso_coregistro.txt")
583
584     # 1. Cargar los metadatos
585     metadata_tif = pd.read_csv(metadata_tif_csv)
586     metadata_jpg = pd.read_csv(metadata_jpg_csv)
587
588     # 2. Cargar y agrupar imágenes corregidas por nombre base
589     grupos = cargar_grupos_imagenes(directorio_tif, directorio_rgb, progress_file)
590
591     # 3. Procesar cada grupo → coregistrar bandas espectrales respecto a NIR
592     procesar_grupos(grupos, directorio_salida, progress_file, metadata_tif,
metadata_jpg)
593
594
```