★ 算法介绍(Algorithm Description)

本代码实现了一个**图像旋转检测与自动对齐算法**,用于估计两个图像之间的旋转角度并对其进行几何校正。该流程在图像匹配、文档扫描校正、图像配准(registration)等任务中具有广泛应用。主要步骤如下:

```
1. 特征提取(ORB): 利用 ORB(Oriented FAST and Rotated BRIEF) 算法,从原图和旋转图中提取关键点和描述子,具备旋转不变性。
2. 特征匹配(Hamming + Cross-Check): 使用 Brute-Force Matcher 对两个图像的描述于进行 Hamming 距离匹配,筛选前若干优质匹配点。
3. 估计仿射变换(RANSAC): 用匹配点对估计部分仿射变换矩阵(仅包括旋转、平移+等比缩放),通过 RANSAC 去除离群点。
4. 提取旋转角度:从仿矩阵中提取旋转分量,计算出原图ක旋转分 定以与目标图对齐。
5. 旋转校正:根据计算出的角度对目标图进行逆向旋转,实现图像自动对齐。
6. 结果可视化:并排展示原图、变形图和对齐图,直观呈现旋转构定正效果。
```

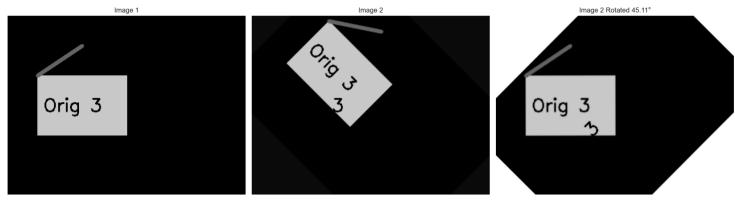
● 函数功能一览(Function Overview)

函数名	说明
<pre>detect_and_compute(img_gray, n_features=2000)</pre>	使用 ORB 从灰度图中提取关键点和描述子
<pre>match_features(des1, des2)</pre>	使用 Hamming 距离进行暴力匹配,输出所有匹配结果
<pre>select_good_matches(matches, ratio=0.25, min_count=10, max_count=50)</pre>	选取匹配距离最小的一部分"好匹配"用于后续估计
<pre>estimate_affine_transform(kp1, kp2, matches)</pre>	基于 RANSAC 从关键点对中估计仿射变换矩阵
<pre>extract_rotation_angle(M)</pre>	从仿射矩阵提取旋转角度 (单位为度)
<pre>rotate_image(img, angle)</pre>	将图像以中心点为原点逆时针旋转指定角度
<pre>visualize_results(img1, img2, img3, titles)</pre>	可视化原图、目标图与对齐图
<pre>calculate_rotation_for_loaded_images()</pre>	主调用函数,整合上述步骤,估算旋转角并展示对齐效果
<pre>create_dummy_images_for_testing(index_val)</pre>	用于生成带已知旋转角的测试图像(用于验证算法准确性)

```
In [2]: # version 0.1
            import cv2
            import math
            import numpy as np
            import matplotlib.pyplot as plt
            def detect_and_compute(img_gray, n_features=2000):
                 orb = cv2.ORB_create(nfeatures=n_features)
kp, des = orb.detectAndCompute(img_gray, None)
                  return kp, des
            def match_features(des1, des2):
                  bf = cv2.BFMatcher(cv2.NORM_HAMMING, crossCheck=True)
                  matches = bf.match(des1, des2)
                  return sorted(matches, key=lambda x: x.distance)
            def select_good_matches(matches, ratio=0.25, min_count=10, max_count=50):
                  num = int(min(max_count, max(min_count, len(matches) * ratio)))
                  return matches[:num]
            def estimate_affine_transform(kp1, kp2, matches):
                 if len(matches) < 4:
return None
                 resum none pts1 = np.float32([kp1[m.queryIdx].pt for m in matches]).reshape(-1, 1, 2) pts2 = np.float32([kp2[m.trainIdx].pt for m in matches]).reshape(-1, 1, 2) M, _ = cv2.estimateAffinePartial2D(pts1, pts2, method.cv2.RAMSAC) return M
            def extract_rotation_angle(M):
                 if M is None:
return 0.0
                  angle_rad = math.atan2(M[1, 0], M[0, 0])
return math.degrees(angle_rad)
            def rotate_image(img, angle):
                 h, w = img.shape[:2]
center = (w // 2, h // 2)
                  M = cv2.getRotationMatrix2D(center, angle, 1.0)
return cv2.warpAffine(img, M, (w, h), borderMode=cv2.BORDER_CONSTANT, borderValue=(255, 255, 255))
           def visualize_results(img1, img2, img3, titles):
    plt.style.use('seaborn-v0_8-whitegrid')
    fig, axes = plt.subplots(1, 3, figsize-e(18, 6))
    for ax, im, title in zip(axes, (img1, img2, img3), titles):
    ax.inshow(v2.vcttolor(im, v2.vclton=go8x2e6g))
                       ax.set_title(title)
                       ax.axis('off')
                  plt.tight_layout()
                  plt.show()
            def calculate_rotation_for_loaded_images(img1_gray, img2_gray, img1_bgr, img2_bgr):
                  kp1, des1 = detect_and_compute(img1_gray)
kp2, des2 = detect_and_compute(img2_gray)
                  if des1 is None or des2 is None:
                      return 0.0
                  matches = match_features(des1, des2)
                  matches = match_reatures(ues1, ues2)
good_matches = select_good_matches(matches)
M = estimate_affine_transform(kp1, kp2, good_matches)
angle = extract_rotation_angle(M)
                  img3_bgr = rotate_image(img2_bgr, angle)
visualize_results(img1_bgr, img2_bgr, img3_bgr, ['Image 1', 'Image 2', f'Image 2 Rotated {angle:.2f}°'])
```



--- Test 3 --- True CCW angle: -45°



Estimated CCW rotation: 45.11°