

## 第四章



# 目标检测

# 案例分析：零件瑕疵检测



标准零件图像

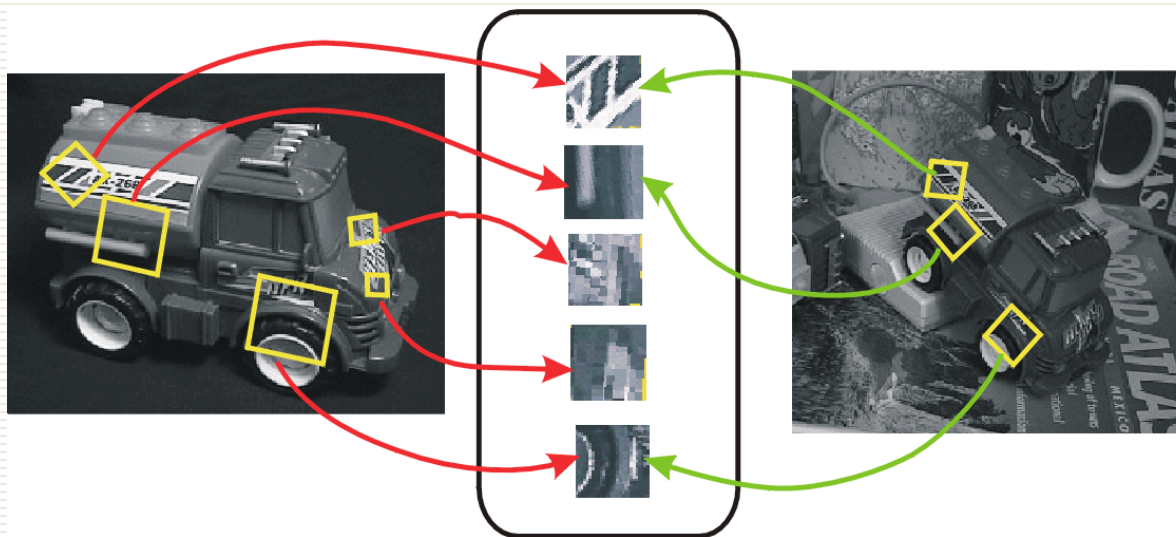


实时采集零件图像

# 基于特征点匹配的目标检测



基于特征点的匹配方法主要有**SIFT**(Scale Invariant Features Transform, 尺度旋转不变图像特征)、**SURF**(Speeded Up Robust Features)、**ORB**(Oriented Robust Brief) 等。



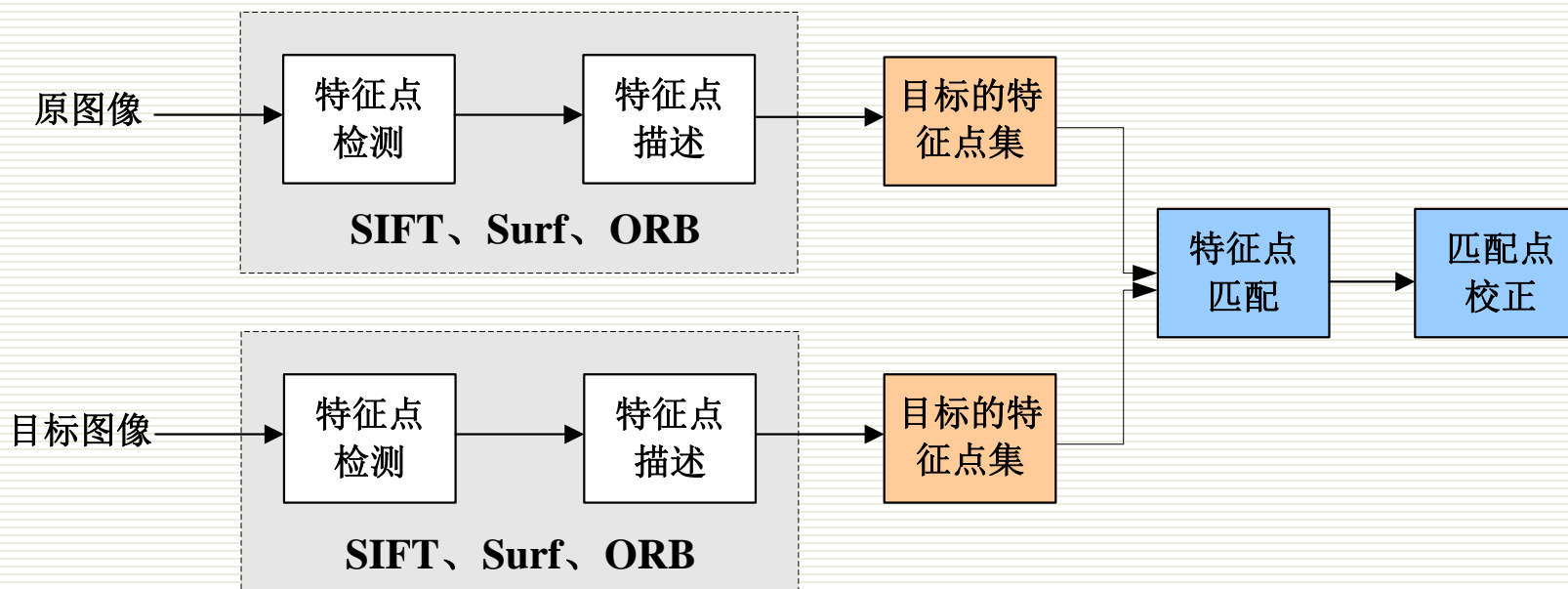
- 将一幅图像映射（变换）为一个**局部特征向量集**；
- 特征向量具有平移、缩放、旋转**不变性**，同时对光照变化、仿射及投影变换也有一定不变性。

# 基于特征点匹配的目标检测



特征点匹配方法主要有三大步骤：

- 1、提取关键点；
- 2、对关键点附加描述信息（特征向量）；
- 3、通过两组特征点（附上特征向量的关键点）的两两比较找出**相互匹配**的若干对特征点，也就建立了图像间的对应关系。



## SIFT使用方法:

```
Ptr<SIFT> siftdetector = SIFT::create();  
vector<KeyPoint> kp1, kp2;  
siftdetector->detect(src1, kp1);  
siftdetector->detect(src2, kp2);
```

```
Mat des1, des2;  
siftdetector->compute(src1, kp1, des1);  
siftdetector->compute(src2, kp2, des2);
```

```
BFMatcher matcher(NORM_L2,true);  
vector<DMatch> matches;  
matcher.match(des1,des2,matches);
```

## ORB使用方法:

```
vector<KeyPoint> keypoints1, keypoints2;
```

```
Mat descriptors1, descriptors2;
```

```
Ptr<ORB> orb = ORB::create();
```

```
orb->detect(img1, keypoints1);
```

```
orb->detect(img2, keypoints2);
```

```
orb->compute(img1, keypoints1, descriptors1);
```

```
orb->compute(img2, keypoints2, descriptors2);
```

```
BFMatcher matcher(NORM_HAMMING,true);
```

```
vector<DMatch> matches;
```

```
matcher.match(obj_descriptors, scene_descriptors, matches);
```

## BRISK使用方法:

```
Ptr<BRISK> detector = BRISK::create();  
vector<KeyPoint> kp1, kp2;
```

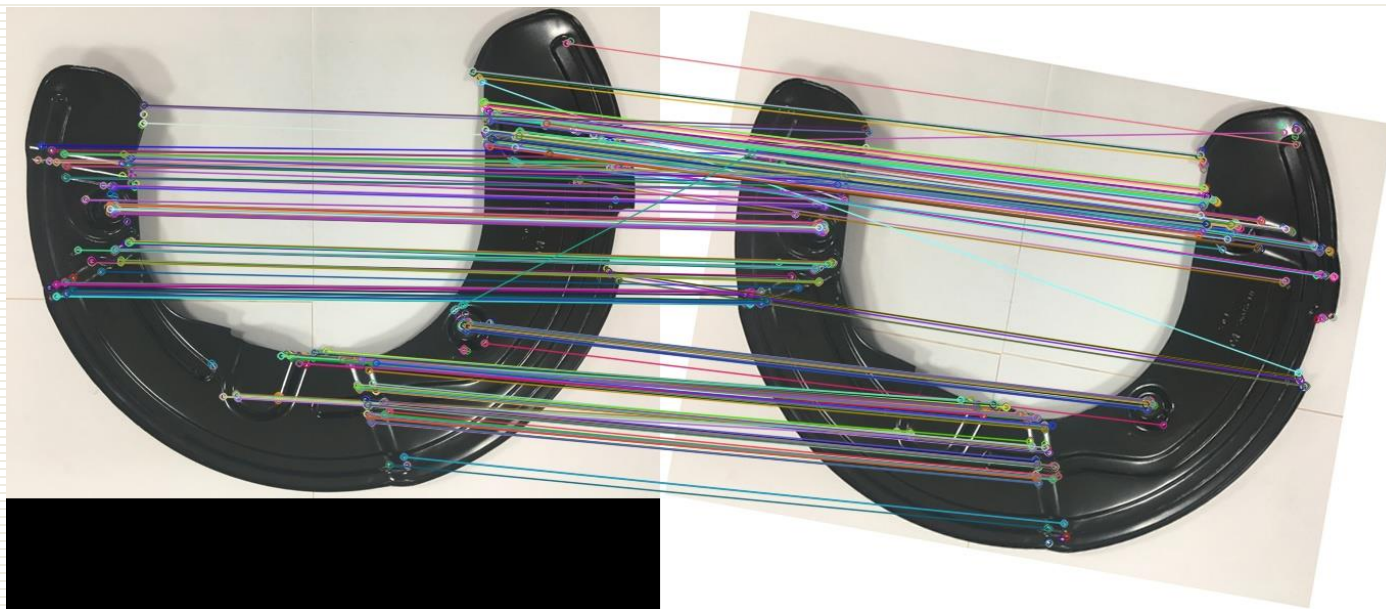
```
detector->detect(src1, kp1);  
detector->detect(src2, kp2);
```

```
Mat des1, des2;  
detector->compute(src1, kp1, des1);  
detector->compute(src2, kp2, des2);
```

```
BFMatcher matcher(NORM_HAMMING,true);  
vector<DMatch> matches;  
matcher.match(obj_descriptors, scene_descriptors, matches);
```



**ORB特征点检测结果**



**采用RANSAC方法  
滤除误匹配点后**





**RANSAC**(RANdom SAmple Consensus随机采样一致性算法), 是在一组含有“外点”的数据中, 不断迭代, 最终正确估计出最优参数模型的算法。

## 基本思想:

- 在样本 $N$ 中随机采样 $K$ 个点
- 对 $K$ 个点进行模型拟合
- 计算其它点到该拟合模型的距离, 并**设置阈值**, 若大于阈值为外点舍弃, 小于阈值为内点, 统计内点个数。阈值为经验值, 由具体应用和数据集决定。
- 以新的内点为基础, 再次进行步骤2, 得到新的拟合模型, 迭代 $M$ 次, 选择内点数最多的模型, 即为最优模型。

H单应性矩阵描述两个平面的映射关系，平面中点的坐标是二维的。在特征匹配中，最终要得到一个3\*3的单应性矩阵。通常令 $h_{33}=1$ 来归一化矩阵，因此单应性矩阵有8个自由度 $h_{11}$ - $h_{32}$ ，求这八个未知数，至少要包含**四个匹配点对**。

$$s \begin{bmatrix} x' \\ y' \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} h_{11} & h_{12} & h_{13} \\ h_{21} & h_{22} & h_{23} \\ h_{31} & h_{32} & h_{33} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix}$$

其中 $(x,y)$ 表示目标图像角点位置, $(x',y')$  为场景图像角点位置,  $s$ 为尺度参数。

`findHomography`: 计算多个二维点对之间的最优单映射变换矩阵  $H$ ，使用最小均方误差或者RANSAC方法函数功能：找到两个平面之间的转换矩阵。

```
Mat cv::findHomography (
    InputArray srcPoints,
    InputArray dstPoints,
    int method = 0,
    double ransacReprojThreshold = 3,
    OutputArray mask = noArray(),
    const int maxIters = 2000,
    const double confidence = 0.995 )
```

## 具体步骤:

- 首先在得到的匹配点中，确定匹配点对(不共线)，其它匹配点为外点。
- 根据两组匹配点计算单应性矩阵。
- 根据此矩阵计算其它匹配点与该模型的投影误差，设置**阈值**，若小于为新内点，若大于则为外点，即误匹配对。因此通过计算出的单应性矩阵，就能实现一次误匹配点的剔除。
- 将所有的内点统计得到新的单应性矩阵，在此基础上再次进行步骤3，**迭代**M次，最终得到含有内点最多的模型，此时模型为最优模型，即最终所需要的单应性矩阵。

# ORB特征点检测



检测出目标



两组点集获取  
单应性矩阵

第一组点投影到图  
像上，滤除错误点

画出目标框



图像校正

瑕疵检测

```
H12 = findPerspectiveTransform(Mat(points1), points1t, H12); nsacReprojThreshold)
//确定两组点的单应性矩阵
```

## 1、编写一种特征点匹配方法实现零件图像瑕疵检测

零件图像ORB特征提取结果：

