# 图像特征点提取



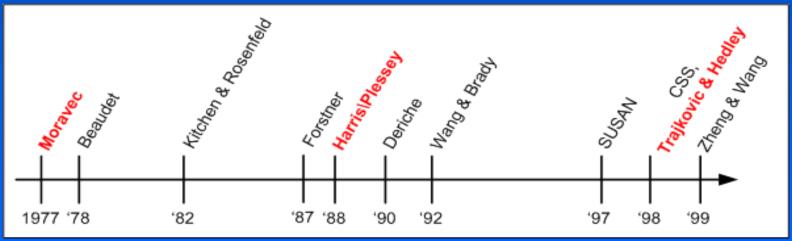
#### 提取点特征的作用

- 图像的点特征是许多计算机视觉算法的基础: 使用特征点来代表图像的内容
  - 运动目标跟踪
  - 物体识别
  - 图像配准
  - 全景图像拼接
  - 三维重建



#### 一类重要的点特征: 角点

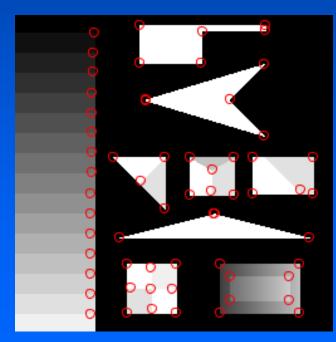
- 角点 (corner points):
  - 局部窗口沿各方向移动,均产生明显变化的点
  - 图像局部曲线曲率突变的点
- 典型的角点检测算法:
  - Harris角点检测
  - CSS角点检测





## 不同类型的角点











#### 什么是好的角点检测算法?

- 检测出图像中"真实的"角点
- 准确的定位性能
- 很高的重复检测率(稳定性好)
- 具有对噪声的鲁棒性
- 具有较高的计算效率



#### Harris 角点检测

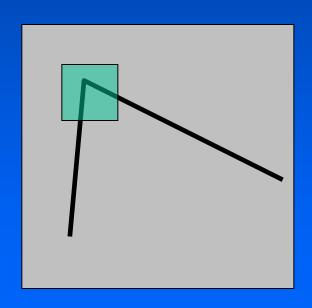
C.Harris, M. Stephens. "A Combined Corner and Edge Detector". Proc of 4th Alvey Vision Conference, 1988.

C.Harris was with The Plessey Company plc. U.K. in 1988.



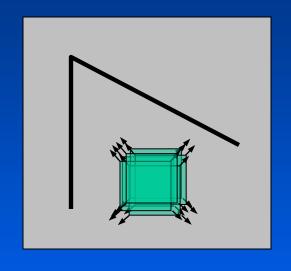
### Harris角点检测基本思想

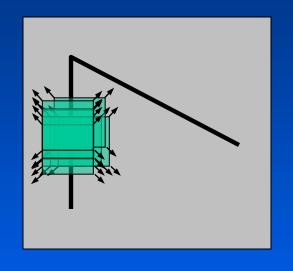
- 从图像局部的小窗口观察图像特征
- 角点定义 ← 窗口向任意方向的移动都导致图像 灰度的明显变化

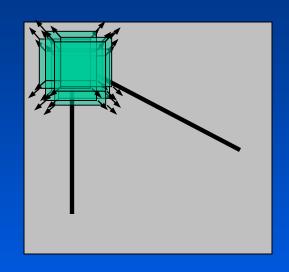




#### Harris角点检测基本思想



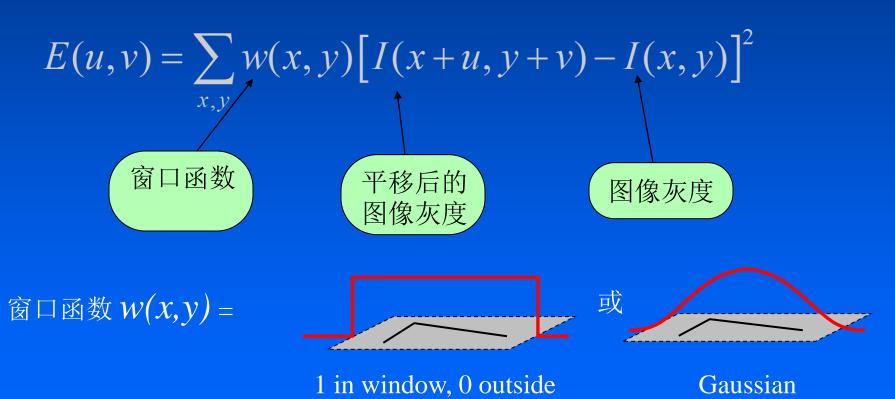




平坦区域: 任意方向移动, 无灰度变化 边缘: 沿着边缘方向移动, 无灰度变化 角点: 沿任意方向移动, 明显灰度变化



将图像窗口平移[u,v]产生灰度变化E(u,v)



National Laboratory of Pattern Recognition



模式识别国家重点实验室

中国科学院自动化研究所

$$E(u,v) = \sum_{x,y} w(x,y) [I(x+u,y+v) - I(x,y)]^{2}$$

$$\exists : I(x+u,y+v) = I(x,y) + I_x u + I_y v + O(u^2,v^2)$$

得: 
$$E(u,v) = \sum_{x,y} w(x,y) [I_x u + I_y v + O(u^2, v^2)]^2$$

$$(I_x u + I_y v)^2 = I_x^2 u^2 + 2I_x I_y uv + I_y^2 v^2$$

$$= (u \quad v) \begin{pmatrix} I_x^2 & I_x I_y \\ I_x I_y & I_y^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u \\ v \end{pmatrix}$$



于是对于局部微小的移动量 [u,v], 可以近似得到下面的表达:

$$E(u,v) \cong \begin{bmatrix} u,v \end{bmatrix} \quad M \quad \begin{bmatrix} u \\ v \end{bmatrix}$$

其中M是 2×2 矩阵,可由图像的导数求得:

$$M = \sum_{x,y} w(x,y) \begin{bmatrix} I_x^2 & I_x I_y \\ I_x I_y & I_y^2 \end{bmatrix}$$

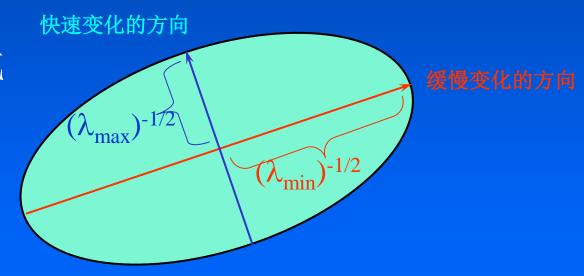


窗口移动导致的图像变化: 实对称矩阵 M 的特征值分析

$$E(u,v) \cong \begin{bmatrix} u,v \end{bmatrix} M \begin{vmatrix} u\\v \end{vmatrix}$$

 $\lambda_{\max}$ ,  $\lambda_{\min} \leftarrow M$ 的特征值

E(u,v)的椭圆形式





通过*M*的两个特征 值的大小对图像点 进行分类:  $\lambda_2$ 

"Edge"  $\lambda_2 >> \lambda$ "Corner"  $\lambda_1$  和  $\lambda_2$  都较大且数值 相当 λ<sub>1</sub> ~ λ<sub>2</sub>; 图像窗口在所有方向上移 动都产生明显灰度变化 "Flat" region

如果 $\lambda_1$  和  $\lambda_2$  都很小, 图像窗口在所有方向上 移动都无明显灰度变化



中国科学院自动化研究所



定义: 角点响应函数R

$$R = \det M - k \left( \operatorname{trace} M \right)^2$$

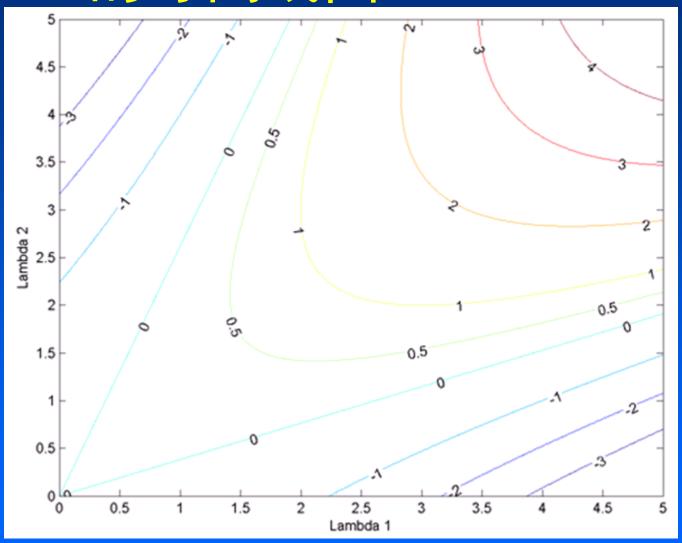
$$\det M = \lambda_1 \lambda_2$$

$$\operatorname{trace} M = \lambda_1 + \lambda_2$$

(k - empirical constant, k = 0.04 - 0.06)



## R的等高线图(k=0.2)



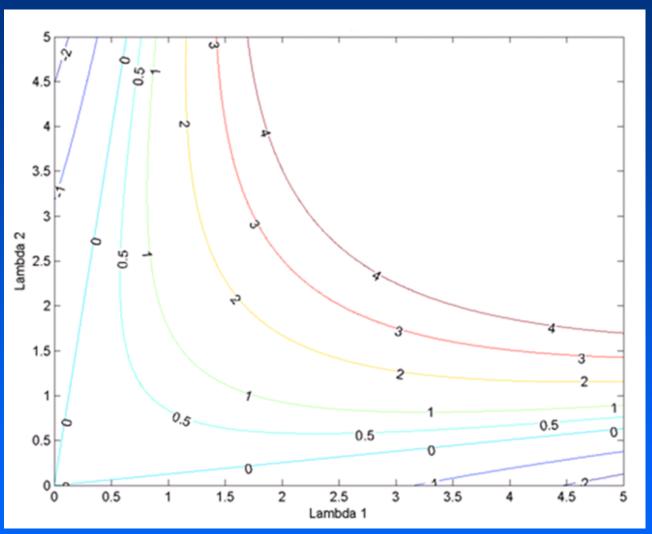
National Laboratory of Pattern Recognition



模式识别国家重点实验室

中国科学院自动化研究所

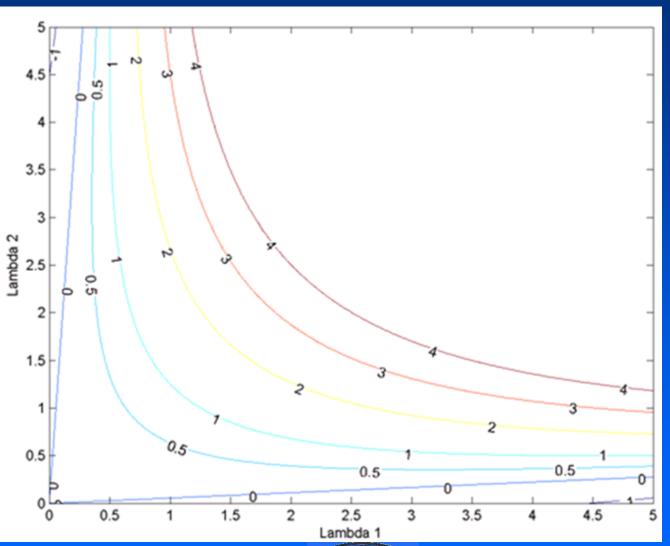
#### R的等高线图(k=0.1)



National Laboratory of Pattern Recognition



## R的等高线图(k=0.05)



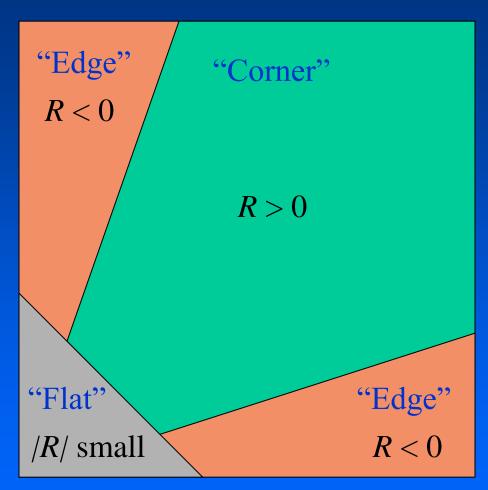
National Laboratory of Pattern Recognition

Institute of Automation, Chinese Academy of Sciences



 $\lambda_2$ 

- R 只与M的特征值有关
- 角点: R 为大数值正数
- 边缘: *R*为大数值负数
- 平坦区: R为小数值







#### Harris角点检测

- 算法:
  - 对角点响应函数R进行阈值处理:

R >threshold

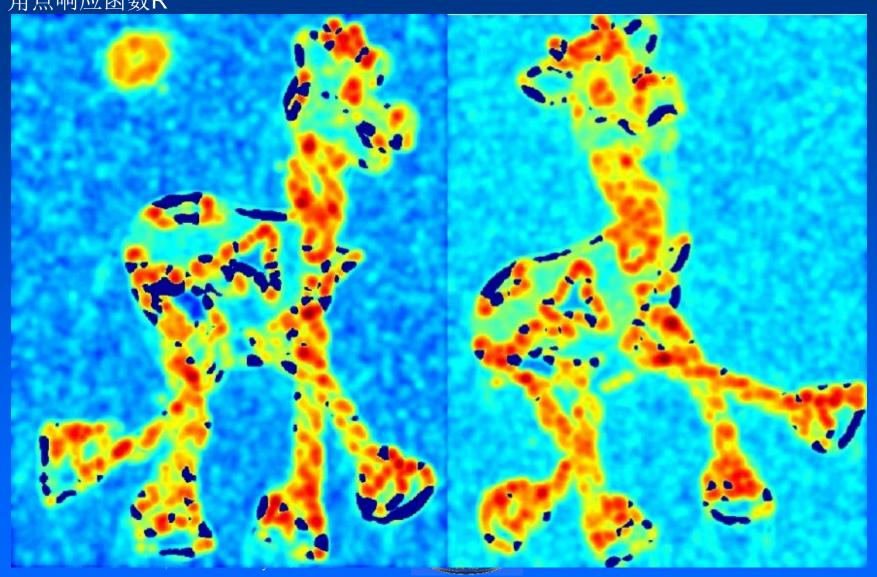
- 提取R的局部极大值



模式识别国家重点实验室



角点响应函数R



#### 提取R的局部极值



## Harris角点检测: 小结

· 沿方向 [u,v]的平均灰度变化可以表达成双线性 形式:

$$E(u,v) \cong \begin{bmatrix} u,v \end{bmatrix} \quad M \quad \begin{bmatrix} u \\ v \end{bmatrix}$$

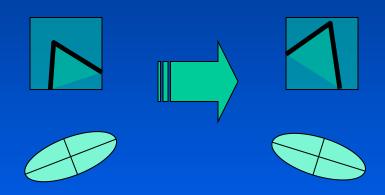
• 使用*M*的特征值表达图像点局部灰度变化的情况,定 义角点响应函数:

$$R = \lambda_1 \lambda_2 - k \left( \lambda_1 + \lambda_2 \right)^2$$

• 一个好的角点沿着任意方向移动都将导致明显的图像 灰度变化,即: R具有大的正数值。



• 旋转不变性:



椭圆转过一定角度但是其形状保持不变 (特征值保持不变)

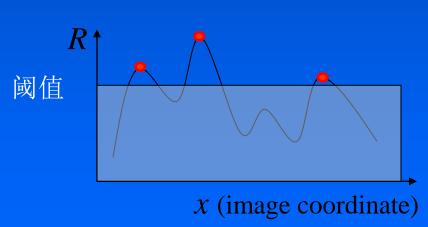
角点响应函数 R 对于图像的旋转具有不变性

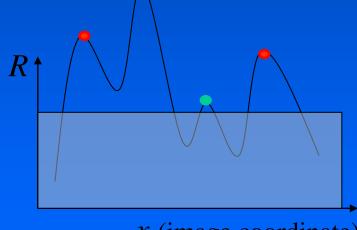


- 对于图像灰度的仿射变化具有部分的不变性
  - ✓ 只使用了图像导数 => 对于灰度平移变化不变

$$I \rightarrow I + b$$

✓ 对于图像灰度的尺度变化:  $I \rightarrow aI$ 





x (image coordinate)



• 对于图像几何尺度变化不具有不变性:



这几个点被分类为边 缘点

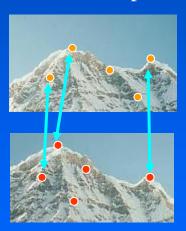
角点!

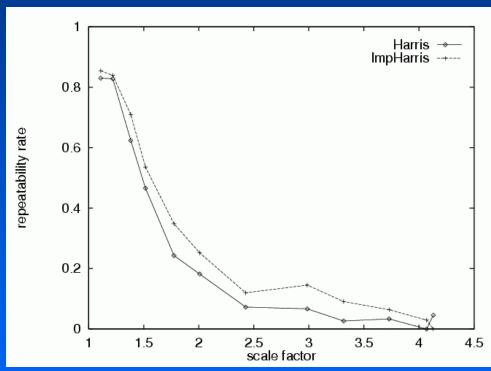


• 随尺度变化,Harris角点检测的性能下降

#### Repeatability rate:

# correspondences
# possible correspondences





C.Schmid et.al. "Evaluation of Interest Point Detectors". IJCV 2000

National Laboratory of Pattern Recognition



模式识别国家重点实验室 中国科学院自动化研究所

### 参考

• Harris 角点:

C.Harris, M.Stephens. "A Combined Corner and Edge Detector". Proc. of 4th Alvey Vision Conference, 1988

- 一个介绍角点检测的网站:
   <a href="http://www.cim.mcgill.ca/~dparks/CornerDetector/index.htm">http://www.cim.mcgill.ca/~dparks/CornerDetector/index.htm</a>
- 一个PPT讲义: Darya Frolova, Denis Simakov, Matching with Invariant Features, The Weizmann Institute of Science, March 2004

