

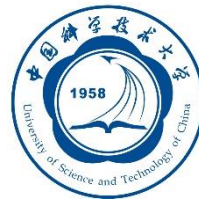


第7章 目标表达

7.1 基于边界的表达

7.2 基于区域的表达

7.3 基于变换的表达



前言

- 图像的**分割**产生了一系列代表图像中感兴趣目标的连通区域，即目标
- 对这些目标采用合适的数据结构**表达**(representation)
 - 1) 节省空间；2) 利于特征选取；3) 便于特征计算
- 以恰当的形式**描述**(description)其特征，以便进行后续的图像**分析**
 - 1) 通用性：平移/旋转/尺度/仿射
 - 2) 有效性：针对后续分析



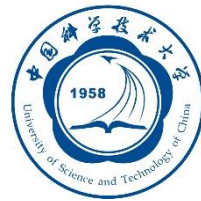
表达和描述

□ 表达 VS 描述

- 表达和描述的侧重不同（数据结构 VS 特征）
- 表达限制了描述的精度和选择; 描述又决定了应用中采用表达的方式
- 表达和描述抽象的程度不同，但其分别的界限是相对的

□ 表达和描述的分类：

- 内部(internal): 侧重于目标区域信息，如纹理、颜色—反射性质
- 外部(external): 侧重于边界形状信息，如周长、曲率
- 其它视角：局部/整体、空域/变换域



7.1 基于边界的表达

基于边界像素点进行

7.1.1 技术分类

7.1.2 链码

7.1.3 边界段和凸包

7.1.4 边界标记

7.1.5 多边形

7.1.6 地标点

7.1.1 技术分类

- (1) 参数边界：将目标的轮廓线表示为参数曲线
- (2) 边界点集合：各点间没有顺序
- (3) 曲线逼近：用几何基元近似地逼近

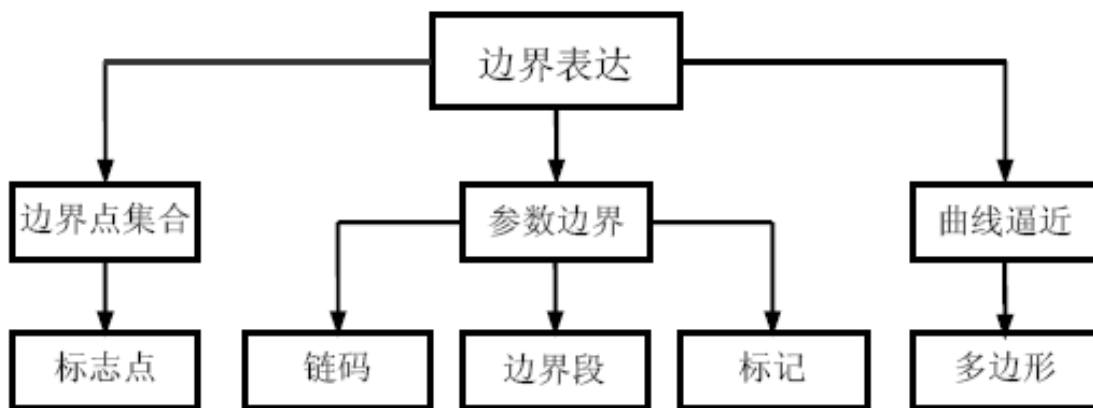


图 8.1.1 基于边界表达技术的分类

7.1.2 链码 (Chain Code)

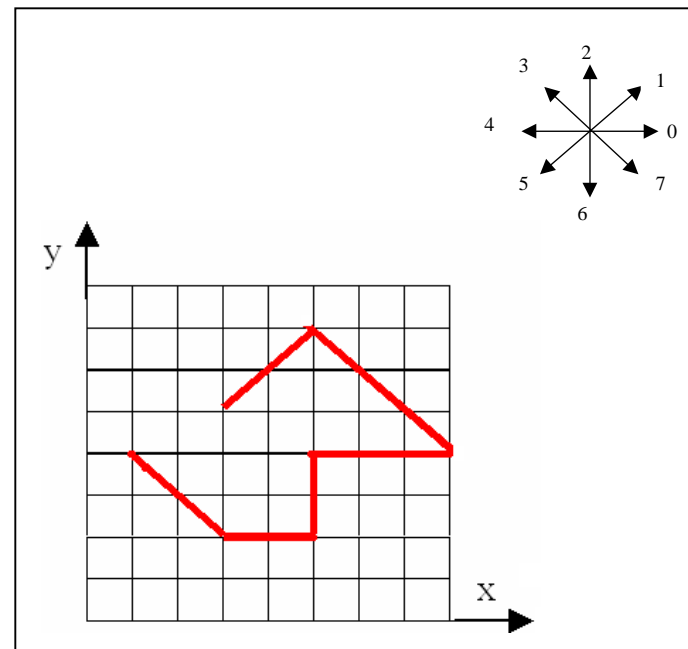
方向链：8向链码、4向链码

标识码

起始符：0405X

X是起始点的坐标，为3位八进制数

结束符：0400



04050010405004770022000333550400

与起点有关，受平移、旋转、尺度影响。受噪声影响。

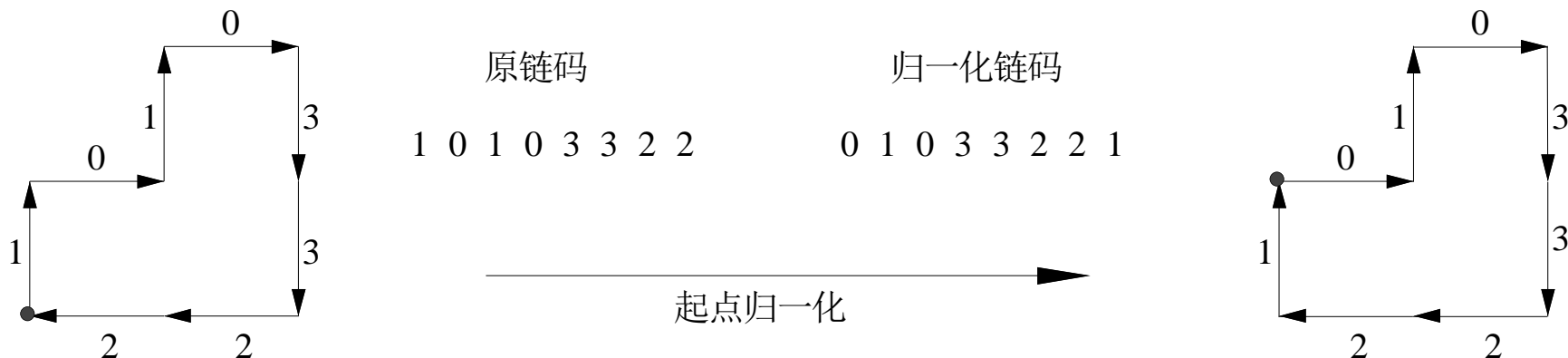
7.1.2 链码

链码归一化

① 起点归一化

将链码看作由方向数构成的自然数

选取值最小的自然数顺序



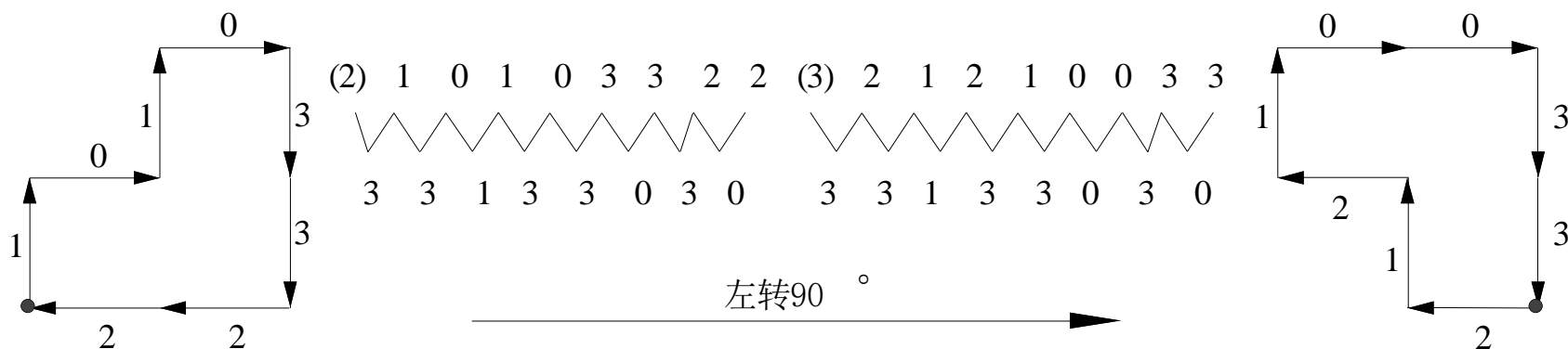
7.1.2 链码

链码归一化

② 旋转归一化

利用链码的一阶差分

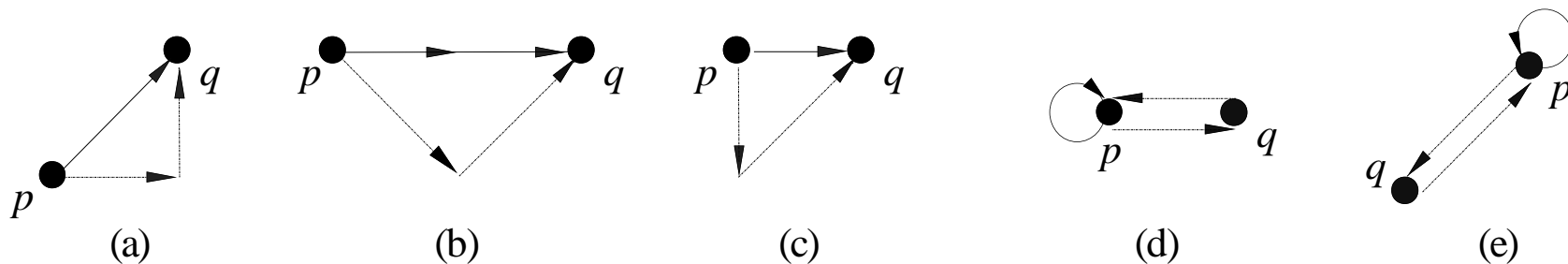
差分码不随轮廓旋转而变化



7.1.2 链码

链码平滑

将原始的链码序列用较简单的序列代替



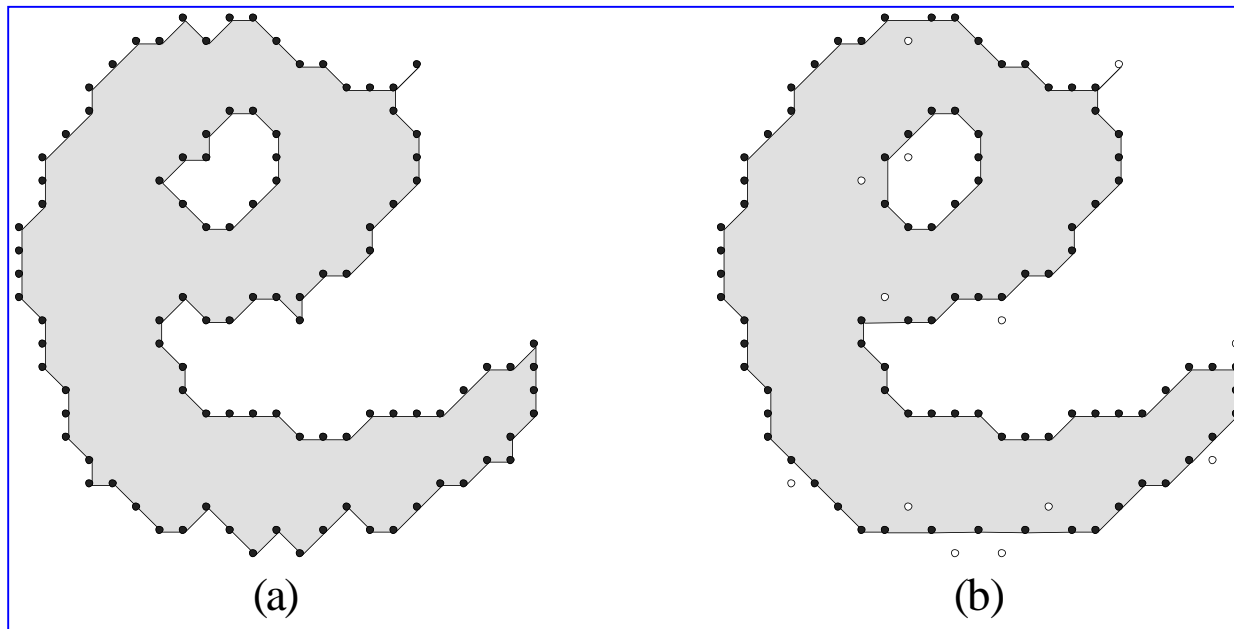
虚线箭头：原始的在像素 p 和 q 之间的8-连通链码

实线箭头：用来替换原始序列的新序列

7.1.2 链码

链码平滑示例

空心圆：平滑后被除去的原轮廓点





7.1.3 边界段和凸包

- 把边界分解成若干段分别表示
- 借助凸包（包含目标的最小凸形）概念
- 节省表达数据量
- 便于符号表达
- 当感兴趣的形状信息存在于边缘凹陷处时，尤其适用

7.1.3 边界段和凸包

- 根据凸包把边界分解
- 目标：像素集合 S
- 分解 凸包(Convex Hull)：包含 S 的最小凸形 H
凸残差： $D = H - S$
- 在进行凸包分解时，可以先对边界进行平滑

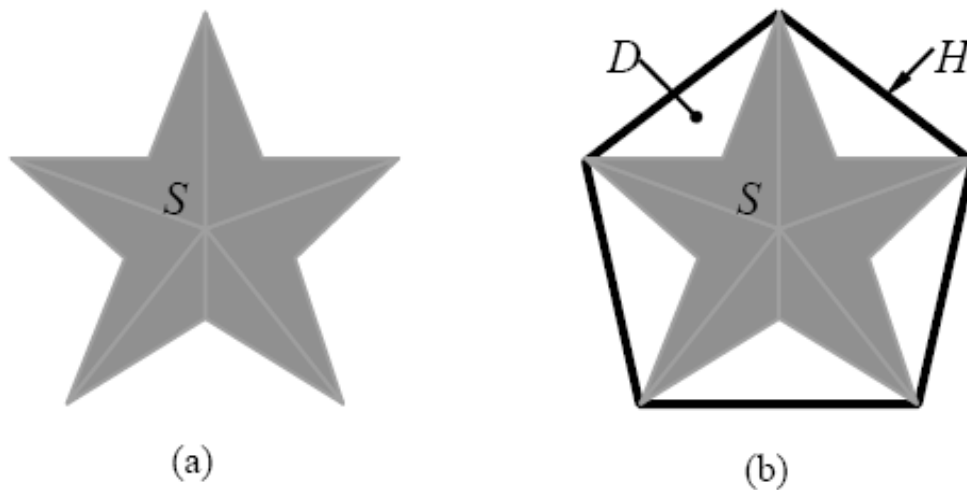
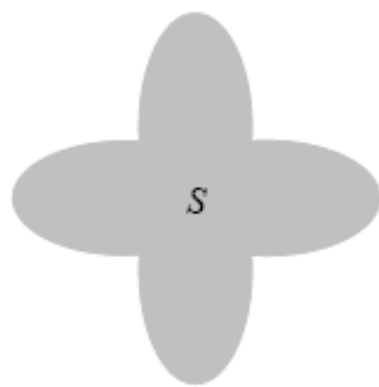


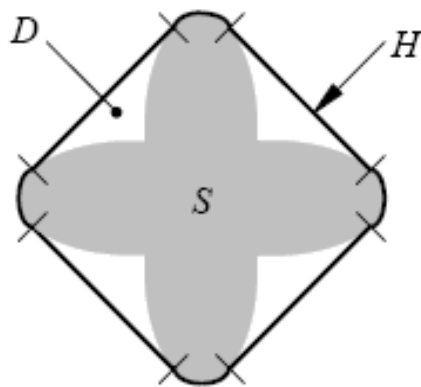
图 8.1.7 区域的凸包

7.1.3 边界段和凸包

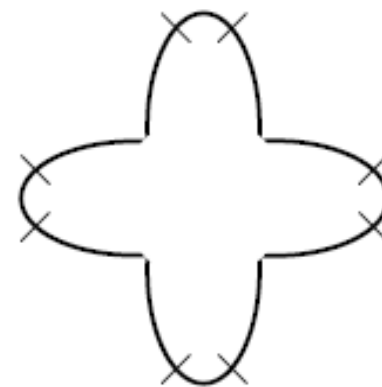
□ 利用区域凸包分解边界段



(a)



(b)

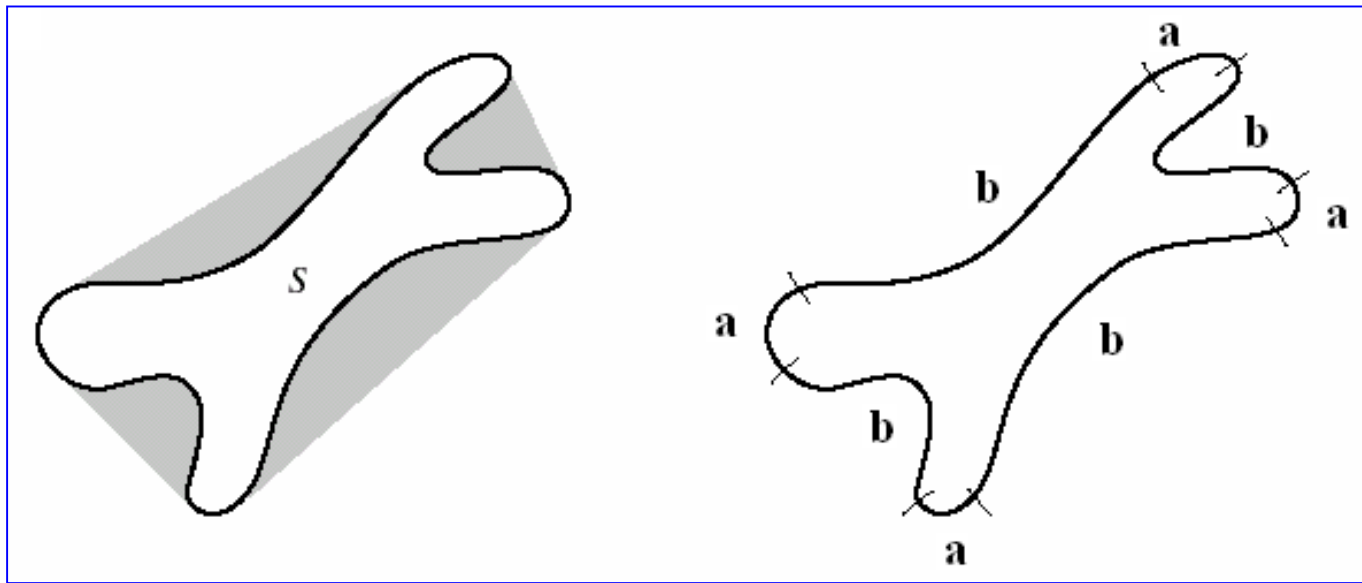


(c)

图 8.1.8 利用区域凸包将区域边界分段

7.1.3 边界段和凸包

- 凸包同样适用于区域的表达



若以a,b分别表示凸和凹部，则该染色体可以表示为abababab



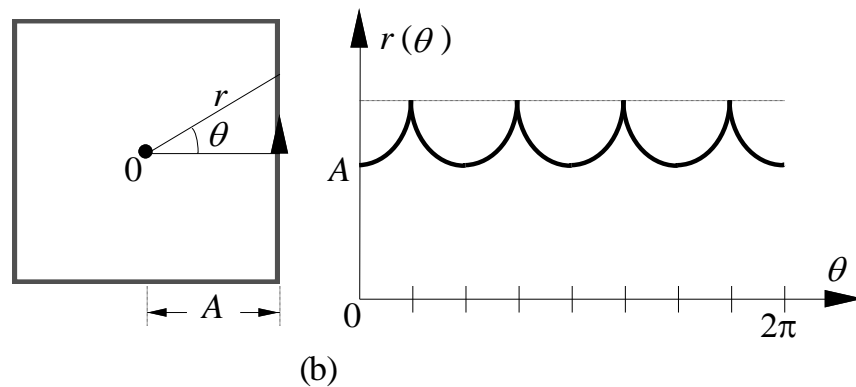
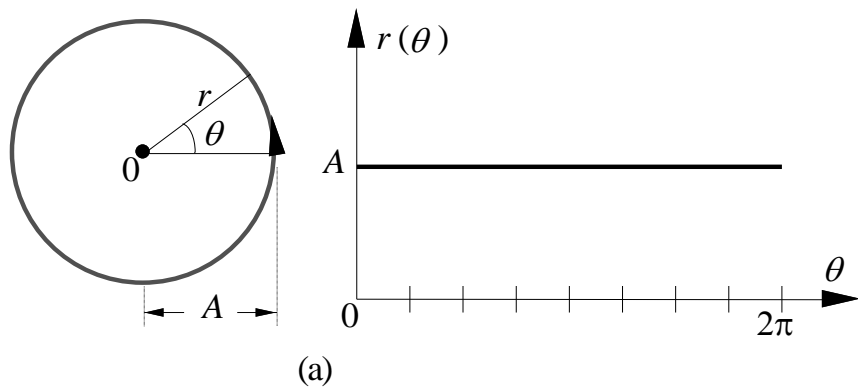
7.1.4 边界标记

- 边界标记(signature) 把2-D边界用1-D的较容易描述的函数形式来表达
- 标记可由广义的投影产生
- 投影可以是水平的、垂直的、对角线的、或放射的、旋转的
- 投影并不是一种能保持信息的变换，将2-D平面上的区域边界变换为1-D的曲线有可能丢失信息

7.1.4 边界标记

1. 距离为角度的函数

先对给定的物体求出重心，然后把边界点与重心的距离作为角度的函数

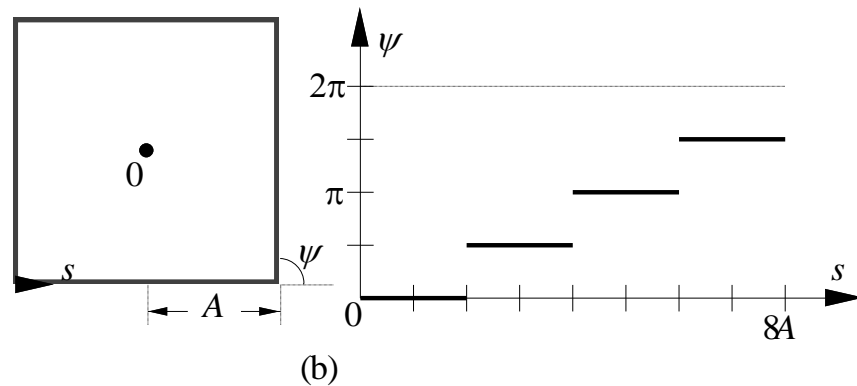
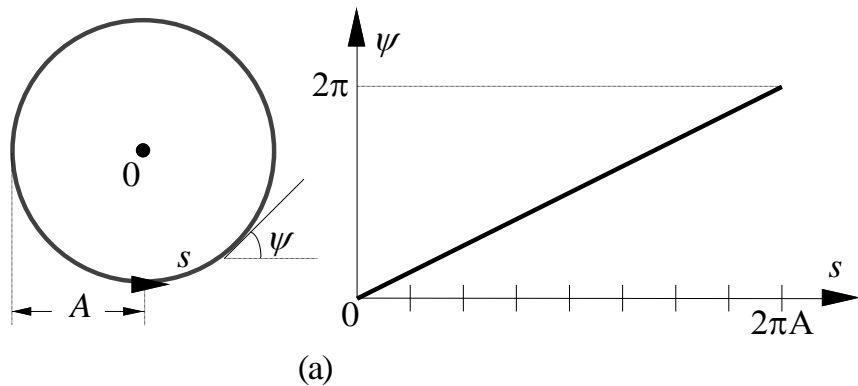


不受目标平移影响，但会随目标旋转或放缩而变化

7.1.4 边界标记

2. ψ - s 曲线（切线角为弧长的函数）

沿边界围绕目标一周，在每个位置作出该点切线与一个参考方向（如横轴）的角度值



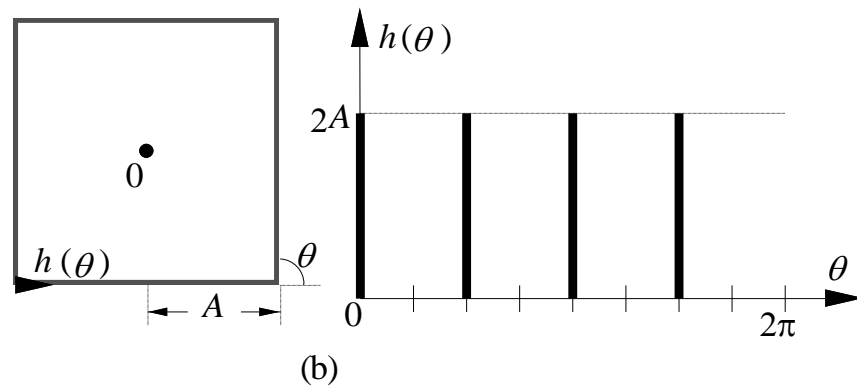
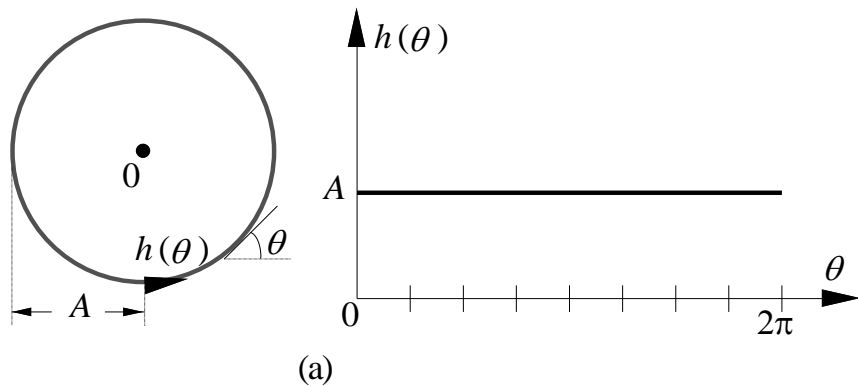
水平直线段对应边界上的直线段（ ψ 不变）

7.1.4 边界标记

3. 斜率密度函数

将 ψ - s 曲线沿 ψ 轴投影

切线角的直方图 $h(\theta)$

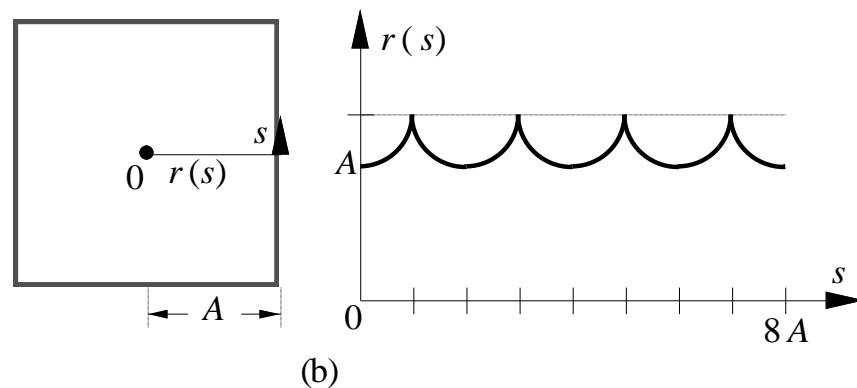
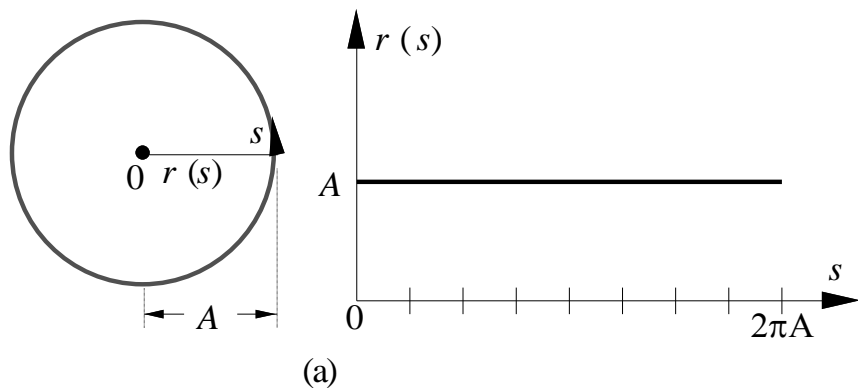


切线角有较快变化的边界段对应较深的谷

7.1.4 边界标记

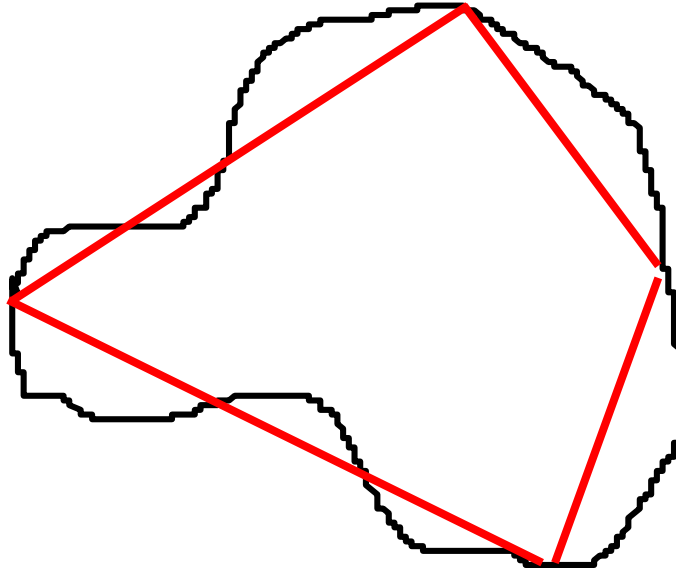
4. 距离为弧长的函数

将各个边界点与目标重心的距离作为边界点序列
(围绕目标得到) 的函数

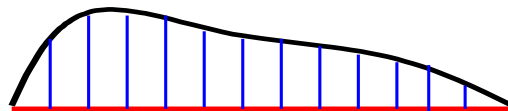


与距离为角度的函数相比？

7.1.5 多边形近似



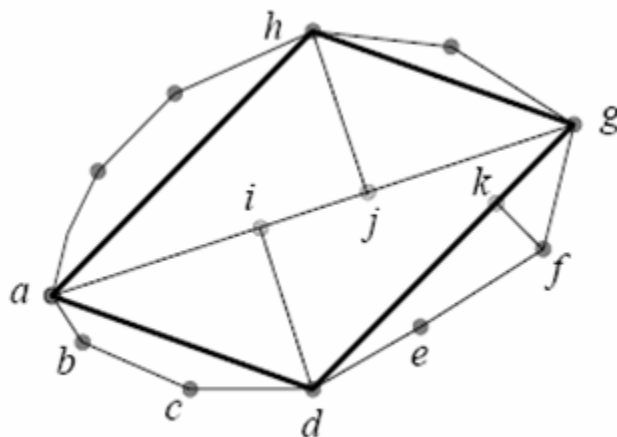
误差计算



7.1.5 多边形近似

□ 分裂算法

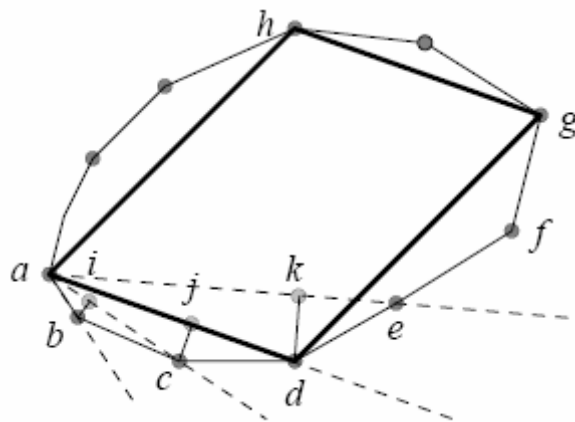
- 先连接边界上相距最远的两个点（即把边界分成两部分），然后根据一定的准则进一步分解边界，构成多边形逼近边界，直到拟合误差满足一定的条件。



7.1.5 多边形近似

□ 聚合算法

- 先选一个边界点为起点，用直线依次连接该点与相邻的边界点，直至拟合误差超过某个限度。然后以线段的另一端为起点继续连接边界点，直至绕边界一周。



与起点有关
贪婪算法

7.1.5 多边形近似

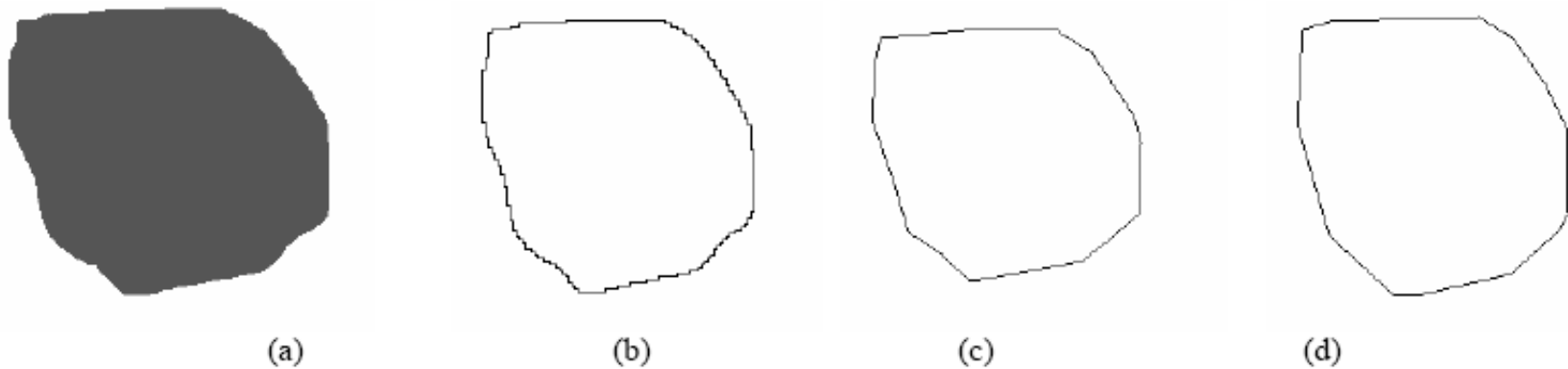


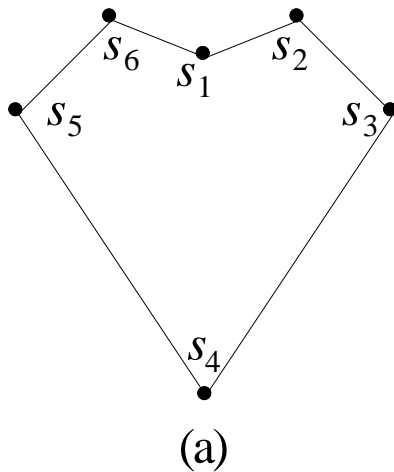
图 8.1.16 多边形边界表达示例

(a)分割后图象；(b)链码112bit；(c)聚合逼近多边形272bit；
(d)分裂逼近多边形224bit

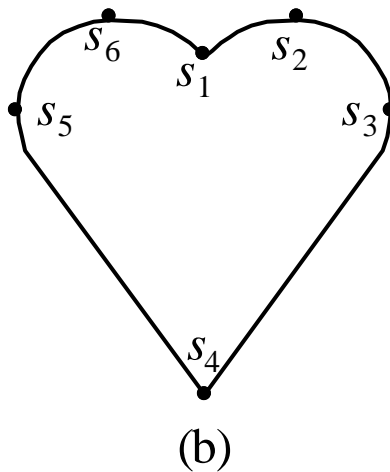
7.1.6 地标点

标志点或地标点 (Landmark Points)

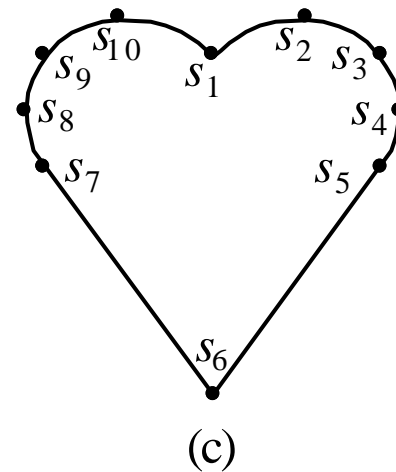
具有某种几何特性的点，如极值点、大曲率点。一种近似表达方法。



准确表达



近似表达



7.1.6 地标点

具有顶点 $S_1 = (1, 1)$, $S_2 = (1, 2)$, $S_3 = (2, 1)$ 的三角形

方式	表达	解释
$2n$ -矢量	$S_o = [1, 1, 1, 2, 2, 1]$	S_o 是一个 $2n \times 1$ 的实坐标矢量
$2n$ -集合	$S_f = \{1, 1, 1, 2, 2, 1\}$	S_f 是一个包含 $2n$ 个实坐标的集合
矢量-平面	$S_v = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$	S_v 是一个 $n \times 2$ 的矩阵, 每行包含一个标志点的 x -和 y -实坐标
复数-平面	$S_c = \begin{bmatrix} 1+j \\ 1+2j \\ 2+j \end{bmatrix}$	S_c 是一个 $n \times 1$ 的复数矢量, 每个复数表示一个标志点的 x -和 y -坐标



7.2 基于区域的表达

基于区域的像素点进行

7.2.1 技术分类

7.2.2 空间占有数组

7.2.3 四叉树

7.2.4 金字塔

7.2.5 围绕区域

7.2.6 骨架

7.2.1 技术分类

- (1) 区域分解：简单的单元形式
- (2) 围绕区域：外接圆，外包围矩形
- (3) 内部特征：内部像素集合

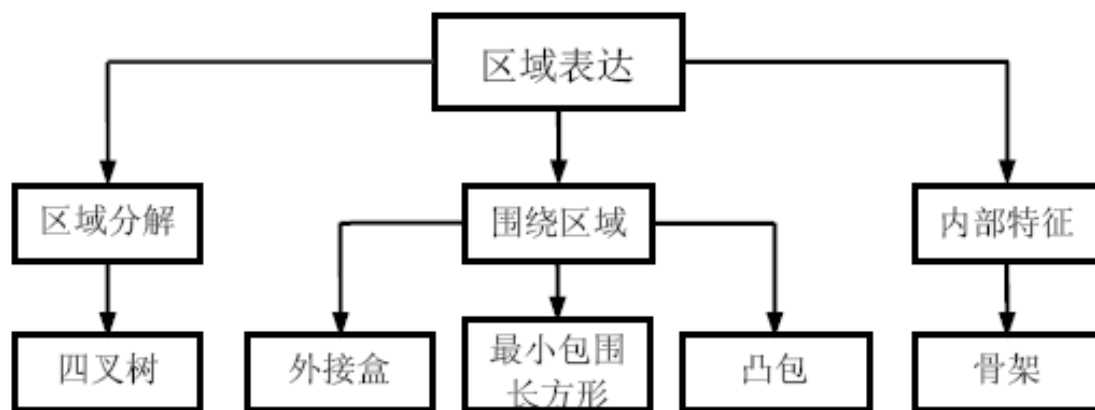


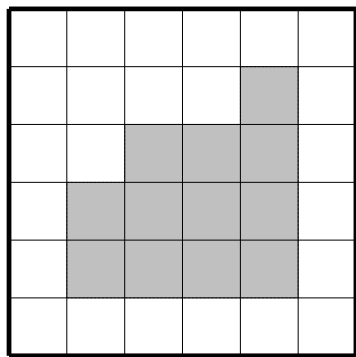
图 8.2.1 基于区域表达技术的分类

7.2.2 空间占有数组

对图象 $f(x, y)$ 中任一点 (x, y) :

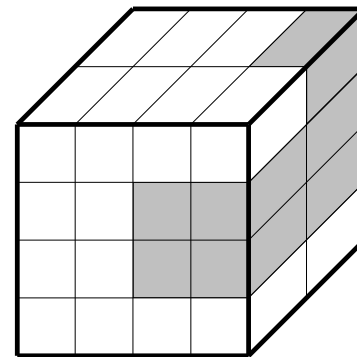
如果它在给定的区域内, 就取 $f(x, y)$ 为 1

否则就取 $f(x, y)$ 为 0



(a)

0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	1	0
0	0	1	1	1	0
0	1	1	1	1	0
0	1	1	1	1	0
0	0	0	0	0	0



(b)

0	0	0	0	0	0
0	0	1	1	1	0
0	0	1	1	1	0
0	0	0	0	0	0

所有 $f(x, y)$ 为 1 的点组成的集合就代表了所要表示的区域

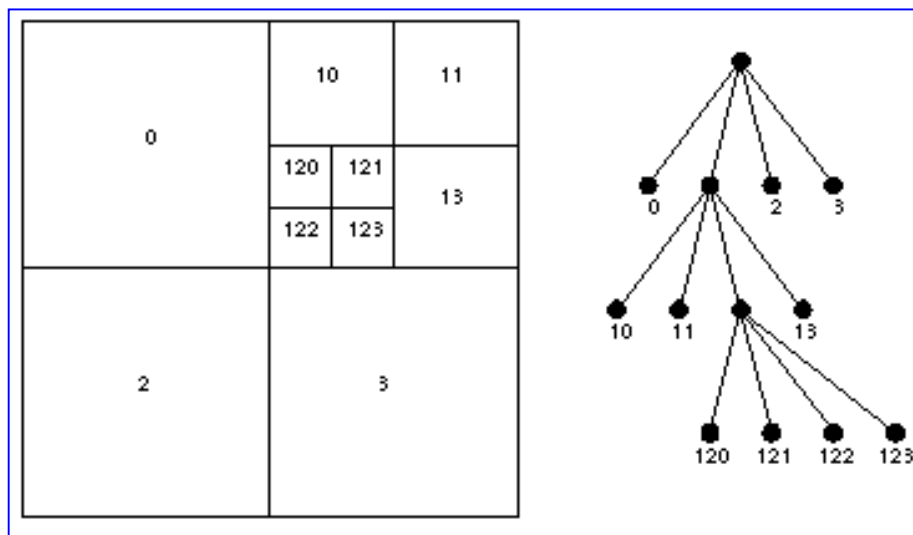
7.2.3 四叉树

基本思路： 分层分解图象

利用金字塔式的数据结构

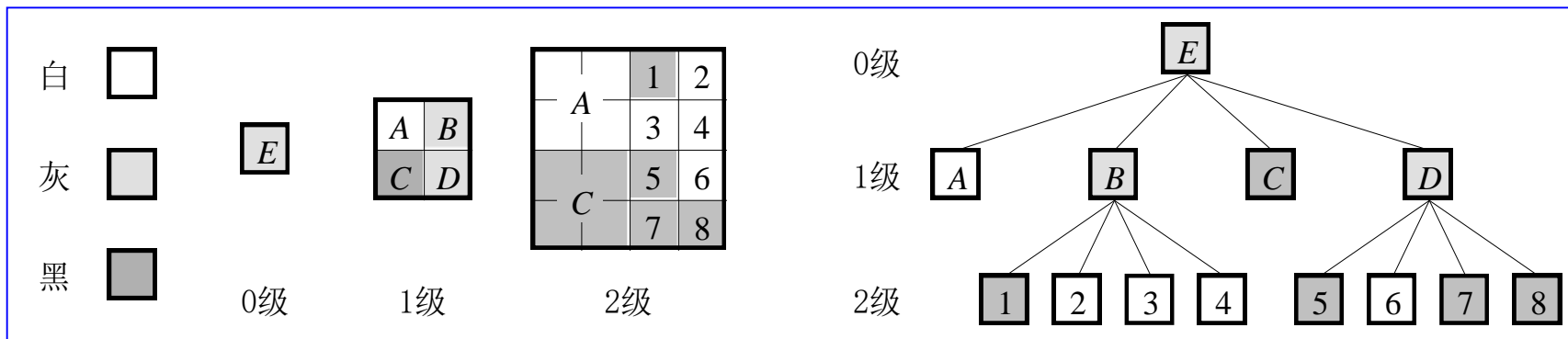
四叉树表达法： 每次将图象一分为四， 编码方式与金字塔同。

树结构 $T = \{ \text{节点集}, \text{弧集} \}$ 。



7.2.3 四叉树

四叉树表达图示

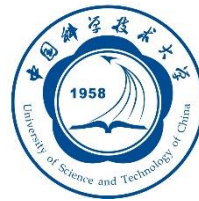


节点分为3类：目标节点、背景节点、混合节点

表达优点：常用于“粗略信息优先”显示

结点数目上限

$$N = \sum_{k=0}^n 4^k = \frac{4^{n+1} - 1}{3} \approx \frac{4}{3} 4^n$$



编码方式

(1) 位置码

对于 $2^N \times 2^N$ 的图用N位码编码

同一父节点的四块顺时针编号为1, 2, 3, 4

1	2
4	3

(2) 灰度值

灰度值只需记平均值 g_0 和差值 g_i $i=1, 2, 3$

$$g_0 = \frac{1}{4}(f_0 + f_1 + f_2 + f_3)$$

$$g_i = f_i - g_0$$

$$f_0 = g_0 - \sum_{i=1}^3 g_i$$

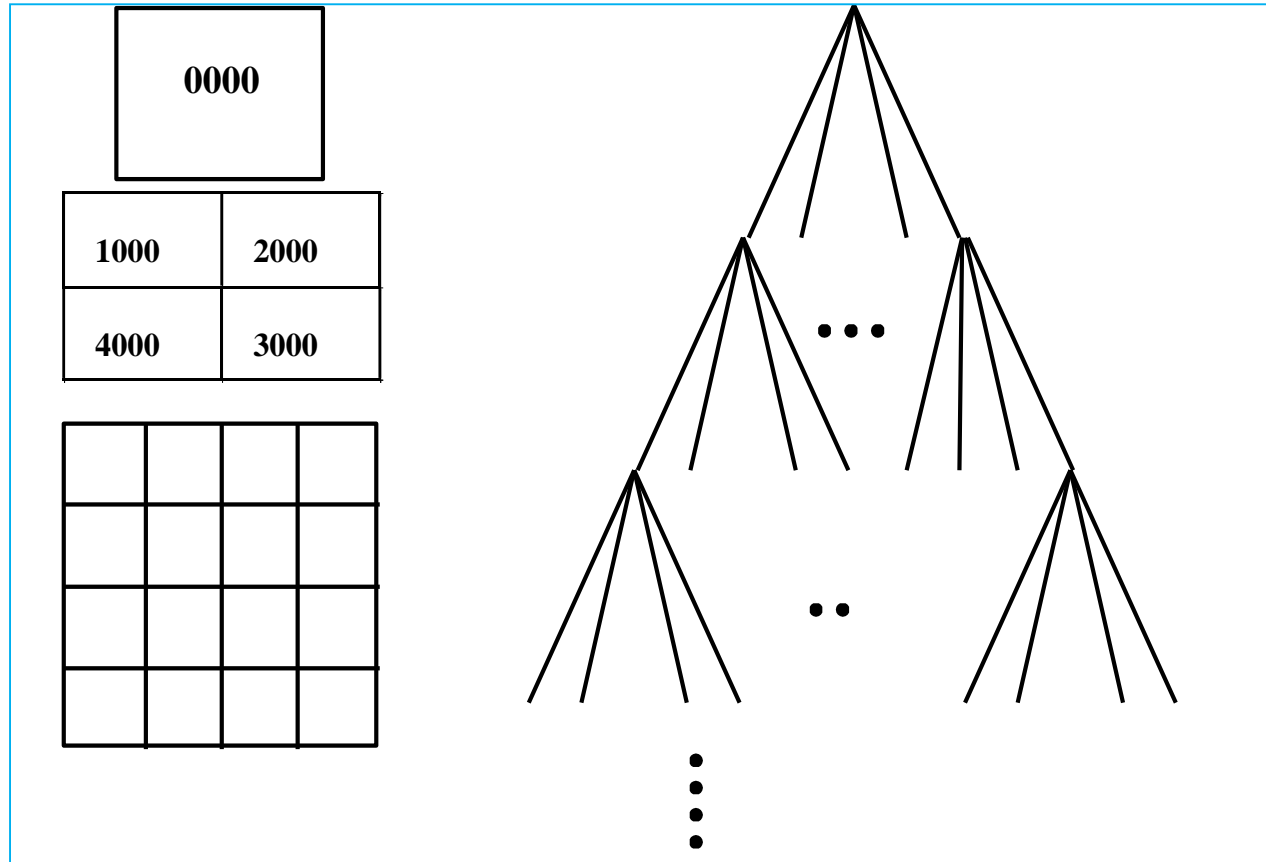
$$f_i = g_0 + g_i \quad i=1,2,3$$

f_0	f_1
f_3	f_2

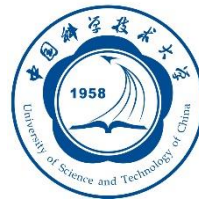
例: $N=4$

16×16

1100, 1200, 2100, 2200
1400, 1300, 2400, 2300
4100, 4200, 3100, 3200
4400, 4300, 3400, 3300



问: 2140? 3421? 3331?



数据块左上角的坐标

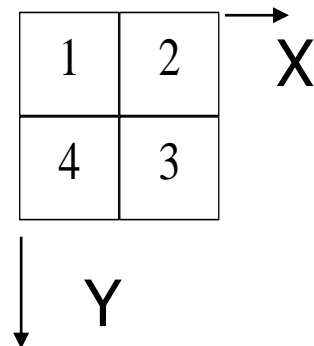
坐标原点在图的左上角，且第一个像素坐标取 (1, 1)

对非零码， 码值为1, 4时， X坐标值取0

码值为2, 3时， X坐标值取 2^d

码值为1, 2时， Y坐标值取0

码值为3, 4时， Y坐标值取 2^d



d 为从右到左数时码的位数，

例： 码 2 3 1 0 $x = 2^3 + 2^2 + 0 + 1 = 13$

 位数 d 3 2 1 0 $y = 0 + 2^2 + 0 + 1 = 5$



由编码的值可知：

数据块的大小、数据块位置、相邻的情况

□ 数据块的大小

- 大小是 $2^k \times 2^k$, k 为 0 码的个数

□ 数据块位置

- 数据块左上角坐标可由码求出

□ 相邻的情况

- 同一父节点的四块相邻，即右起第一个同一位上的非零码依次为 1, 2, 3, 4, 其余的码相同的四块相邻
- 其他相邻情况由块的位置和块的大小导出

7.2.4 金字塔

□ 金字塔表示（多分辨）



0



1



2



3



4



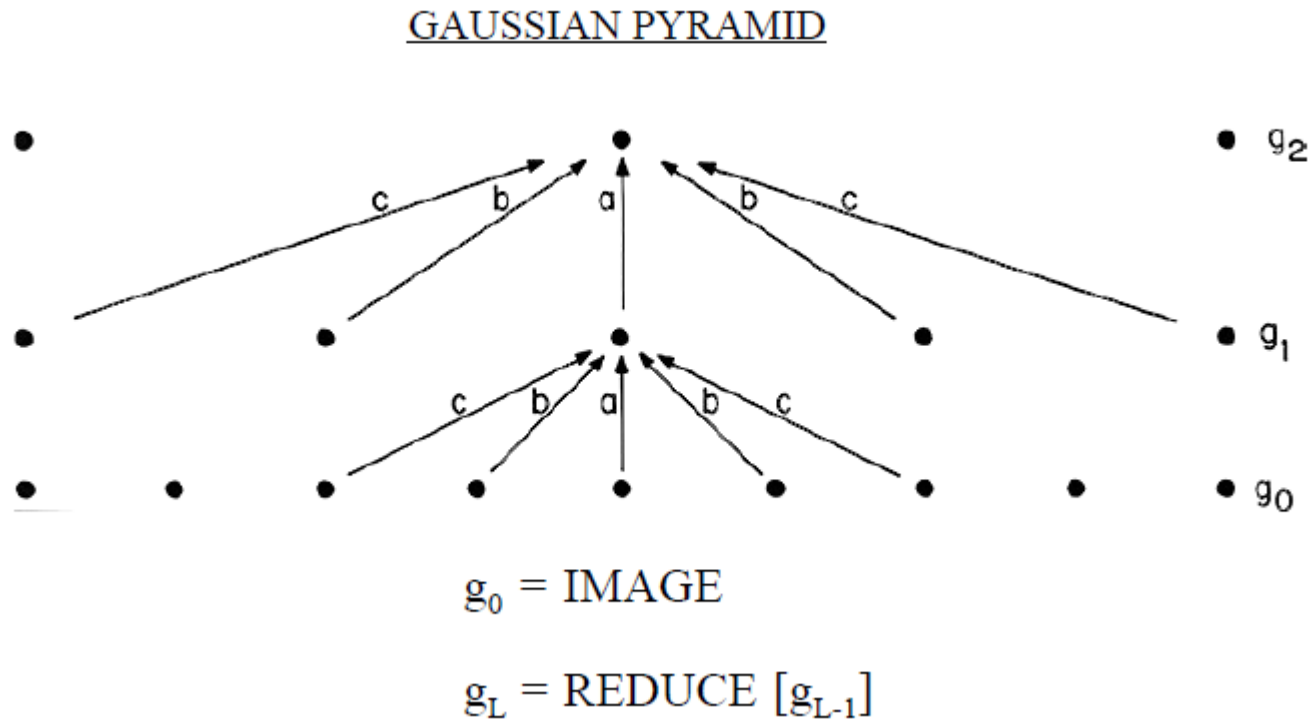
5

GAUSSIAN PYRAMID

P. Burt, E. H. Adelson, “The Laplacian Pyramid as a Compact Image Code” , IEEE Trans. Comm. 1983.

7.2.4 金字塔

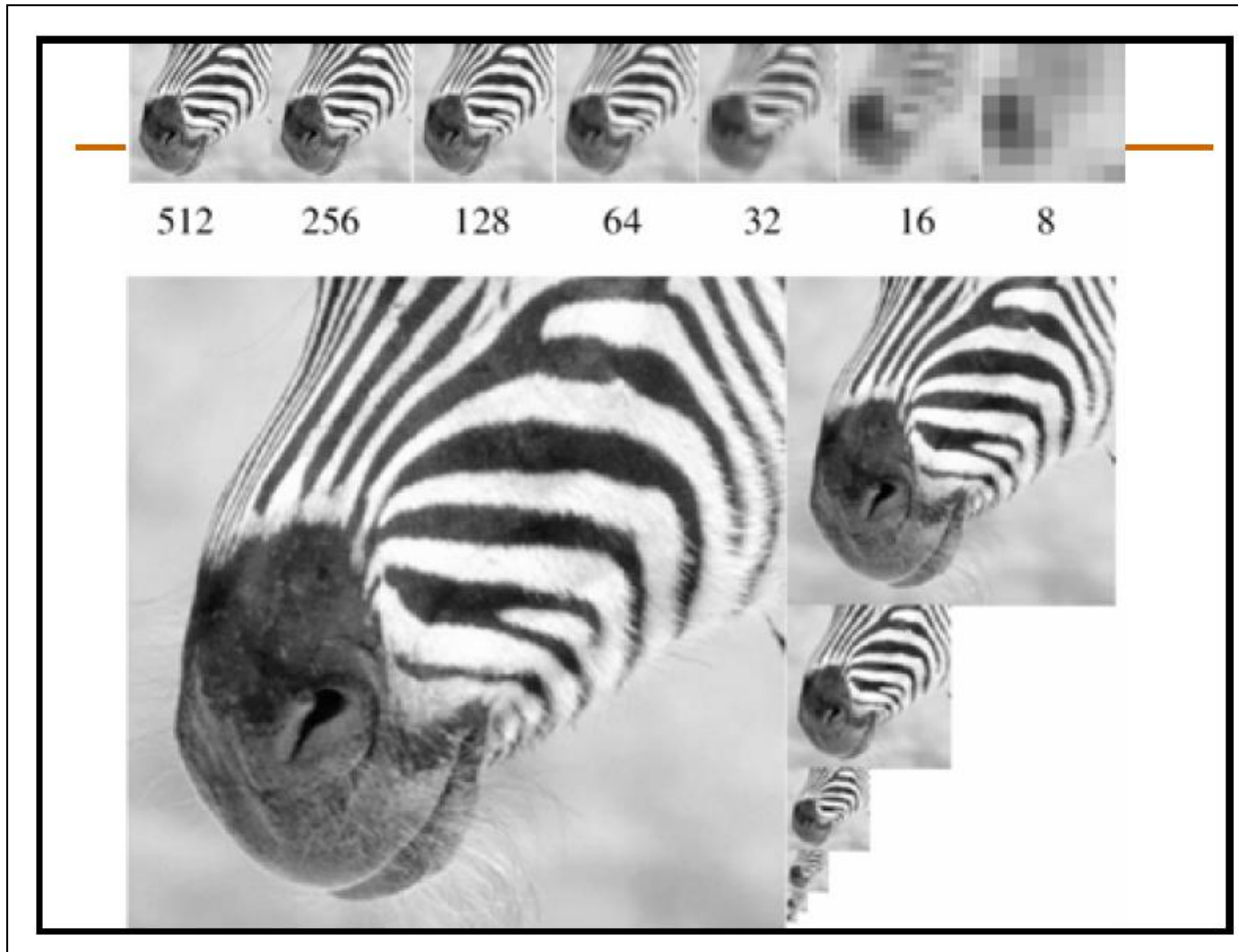
□ Gaussian金字塔表示



P. Burt, E. H. Adelson, "The Laplacian Pyramid as a Compact Image Code", IEEE Trans. Comm. 1983.

7.2.4 金字塔

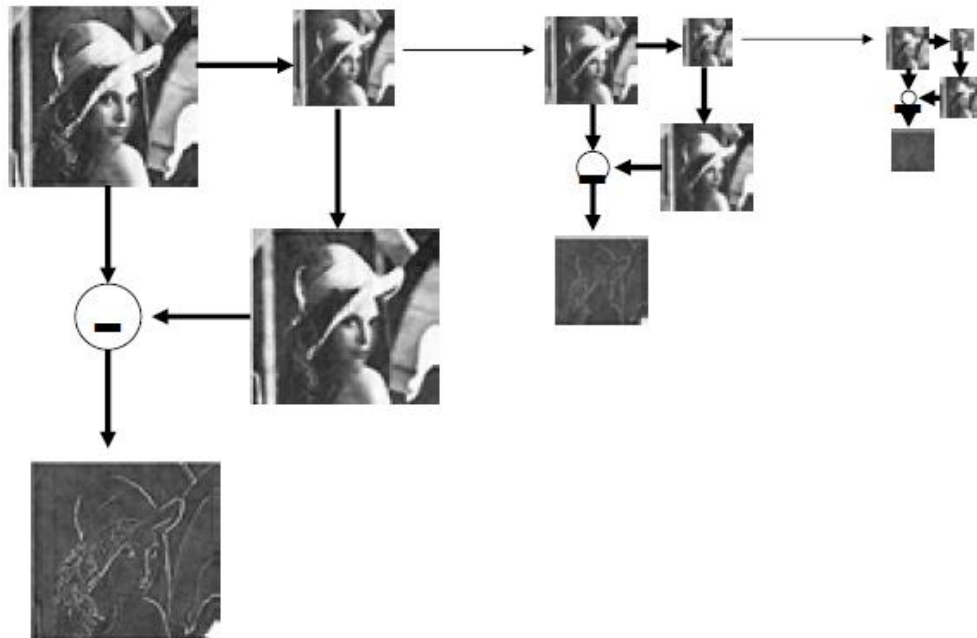
□ Gaussian金字塔表示



7.2.4 金字塔

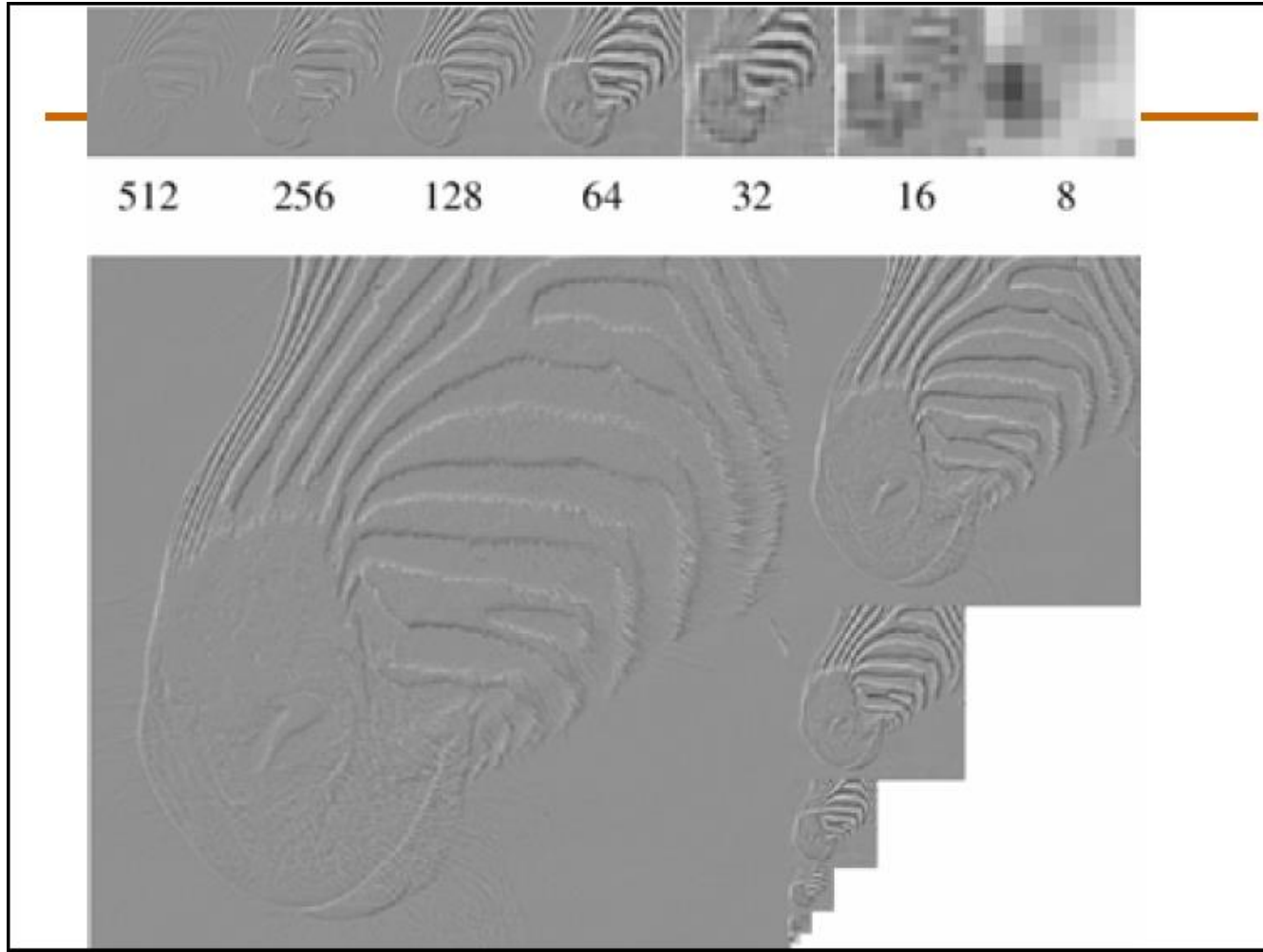
□ Laplacian金字塔表示

Laplacian pyramid algorithm



7.2.4 金字塔

□ Laplacian金字塔表示



7.2.5 围绕区域

- (1) 外接盒 (Feret box) : 包含目标区域的最小的长方形
(朝向特定的参考方向)
- (2) 围盒 (minimum enclosing rectangle, MER) : 包含目标区域的 (可朝向任何方向) 最小长方形
- (3) 凸包: 见7.1.3小节

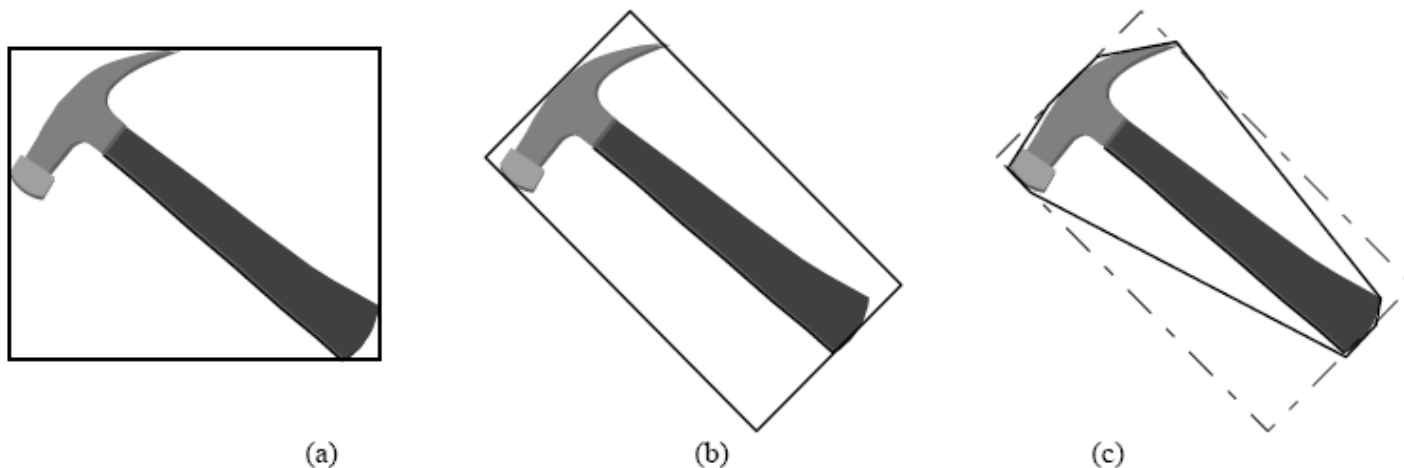


图 8.2.5 对同一个区域的三种围绕区域表达技术

7.2.6 骨架

1. 骨架的定义和特点

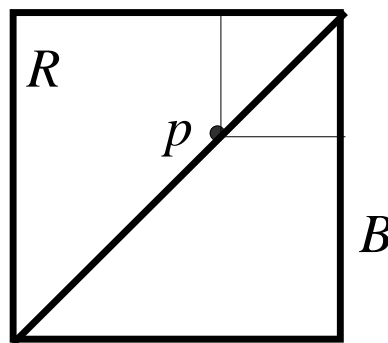
- 骨架点

与（两个）轮廓点距离最小的点

$$d_s(p, B) = \inf \{d(p, z) \mid z \in B\}$$

骨架点的确定

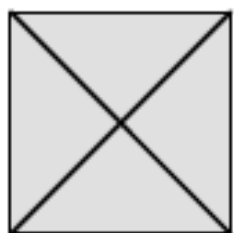
- 区域 R
- 轮廓 B
- 骨架点 p



7.2.6 骨架

1. 骨架的定义和特点

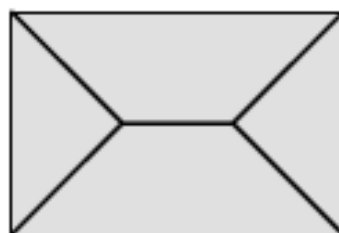
- 较细长的物体其骨架提供较多信息；较粗短的物体其骨架提供的信息较少
- 骨架受噪声的影响较大



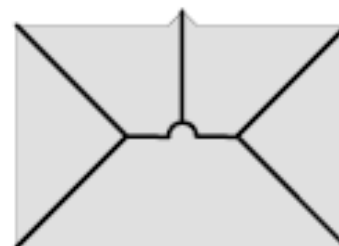
(a)



(b)



(c)



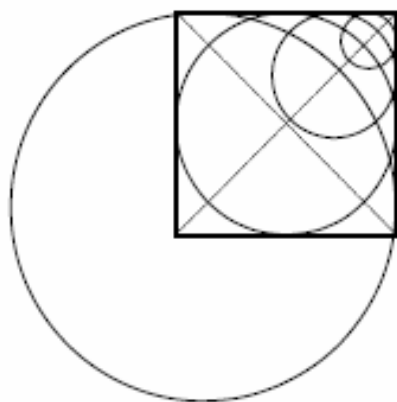
(d)

图 8.2.8 用欧氏距离算出的一些骨架的示例

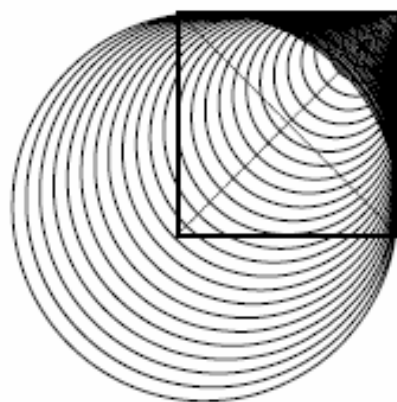
7.2.6 骨架

1. 骨架的定义和特点

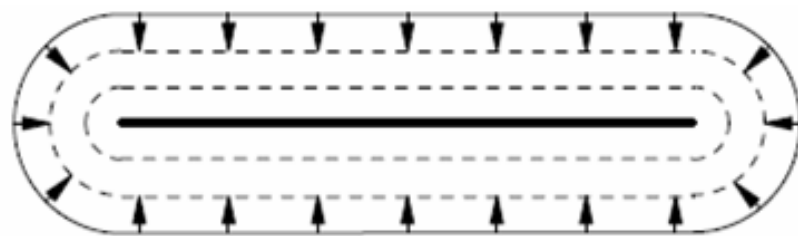
- 恢复原始区域：沿骨架作相切圆，取包络。
- 波传播的解释：grass fire



(a)



(b)





7.2.6 骨架

骨架的性质（实际中有时并不能完全满足）

- S 完全包含在 R 中
- S 为单像素宽
- S 与 R 有相同的连通元数
- S 的补与 R 的补有相同的连通元数
- 可以根据 S 重建 R



7.2.6 骨架

- 直接利用定义计算骨架点，代价太大。
- 实际中可采用逐次消除边界点的迭代细化算法。
- 这个过程中，有3个限制条件需要满足：
 - (1)不消去线段端点
 - (2)不中断原来连通的点
 - (3)不过多侵蚀区域

7.2.6 骨架

Step1 :

(1) 标记同时满足下列条件的边界点

i) $2 \leq N(p_1) \leq 6$; ii) $S(p_1) = 1$; iii) $p_2 \cdot p_4 \cdot p_6 = 0$; iv) $p_4 \cdot p_6 \cdot p_8 = 0$;

其中 $N(p_1)$ 是 p_1 邻域的非零点数;

$S(p_1)$ 是从 p_2 开始顺时针转一圈后, $0 \rightarrow 1$ 变化的次数。

(2) 当所有边界点都检验完毕后, 将标记点去掉。

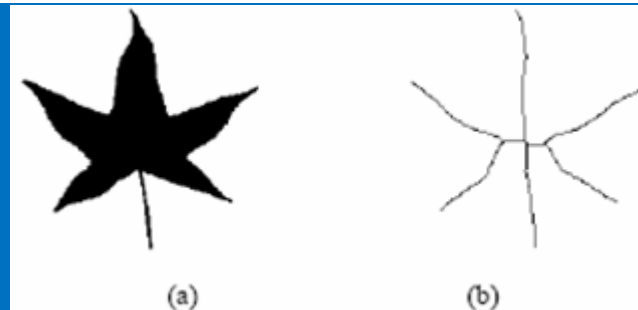
Step2 :

(1) 标记同时满足下列条件的边界点

i) $2 \leq N(p_1) \leq 6$; ii) $S(p_1) = 1$; iii) $p_2 \cdot p_4 \cdot p_8 = 0$; iv) $p_2 \cdot p_6 \cdot p_8 = 0$;

(2) 当所有边界点都检验完毕后, 将标记点去掉。

Step3: 重复Step1,2直到没有点满足标记条件



p_9	p_2	p_3
p_8	p_1	p_4
p_7	p_6	p_5

7.2.6 骨架

□ 算法解释

i) $2 \leq N(p_1) \leq 6$; ii) $S(p_1) = 1$; iii) $p_2 \cdot p_4 \cdot p_6 = 0$; iv) $p_4 \cdot p_6 \cdot p_8 = 0$;
 i) $2 \leq N(p_1) \leq 6$; ii) $S(p_1) = 1$; iii) $p_2 \cdot p_4 \cdot p_8 = 0$; iv) $p_2 \cdot p_6 \cdot p_8 = 0$;

- 条件 i) 保证不消去线段端点和过多侵蚀区域。
- 条件 ii) 保证不中断原本连通的点。
- 条件 iii)和 iv)保证消去的点不是骨架点

p_9	p_2	p_3
p_8	p_1	p_4
p_7	p_6	p_5

0	1	0
0	p	0
0	0	0

1	1	1
1	p	1
1	0	1

0	0	0
1	p	1
0	0	0

0	1	1
0	p	0
1	1	0

1	1	0
1	p	0
0	0	0

0	0	0
0	p	1
0	1	1

7.3 基于变换的表达

7.3.1 技术分类

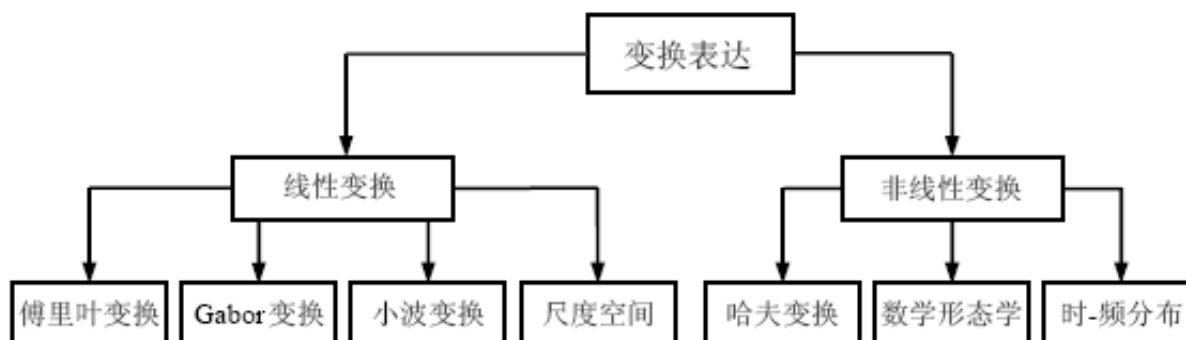
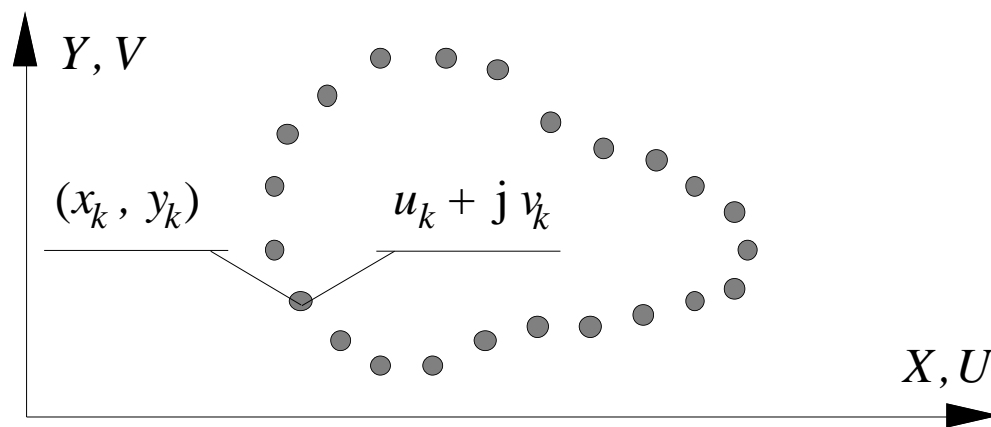


图 8.3.1 基于变换表达技术的分类

7.3.2 傅里叶变换表达

离散傅里叶变换表达

将 XY 平面中的曲线段转化为复平面 UV 上的点序列



将2-D的问题简化为1-D的问题



7.3.2 傅里叶变换表达

从1个封闭边界可得到1个复数序列

$$s(k) = u(k) + jv(k) \quad k = 0, 1, \Lambda, N-1$$

将序列进行傅里叶变换

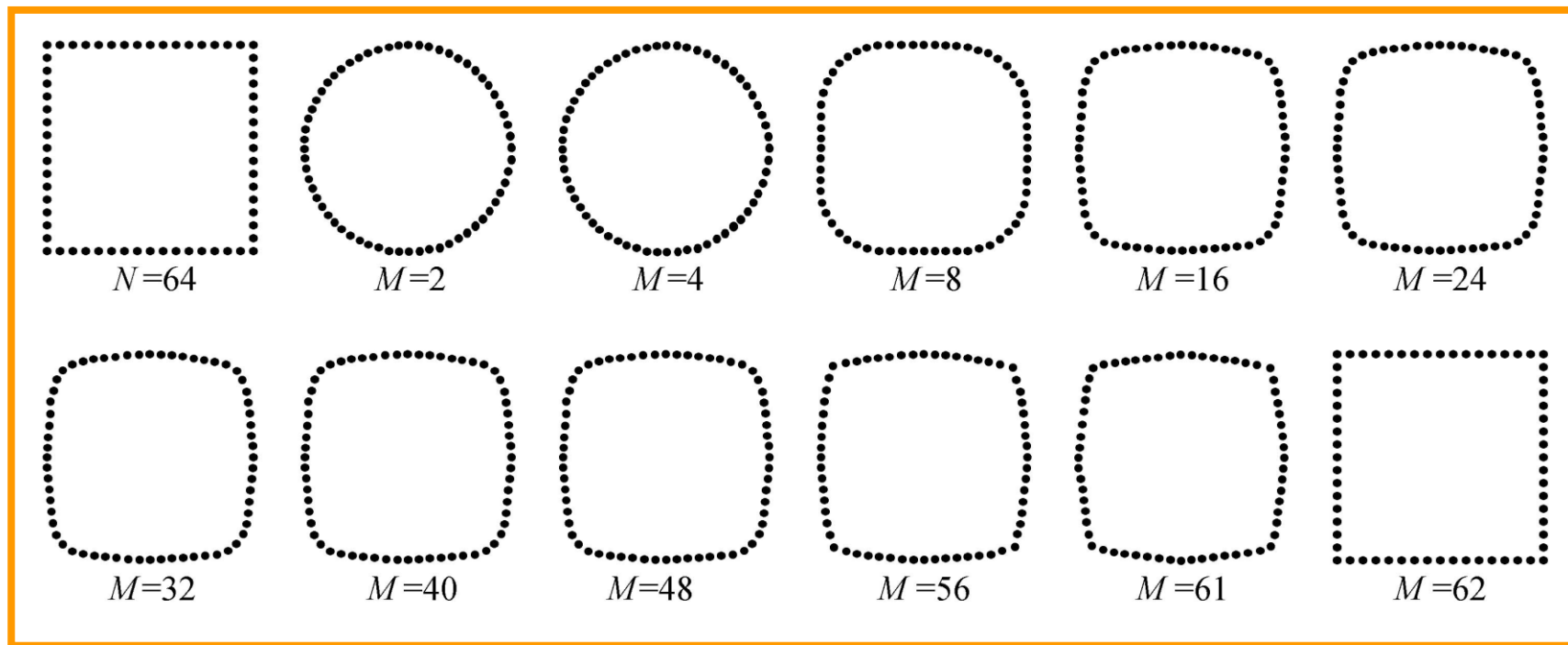
$$S(w) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} s(k) \exp[-j2\pi wk / N] \quad w = 0, 1, \Lambda, N-1$$

取傅里叶变换系数表达轮廓

$$\hat{s}(k) = \sum_{w=0}^{M-1} S(w) \exp[j2\pi wk / N] \quad k = 0, 1, \Lambda, N-1$$

7.3.2 傅里叶变换表达

利用边界傅里叶变换的前 M 个系数可用较少的数据量表达边界的基本形状





7.3.2 傅里叶变换表达

傅里叶变换表达受边界平移、旋转、尺度变换以及计算起点（傅里叶描述与从边界点建立复数序列对的起始点有关）的影响

变换/变化	边界点序列	傅里叶变换系数序列
平移($\Delta x, \Delta y$)	$s_t(k) = s(k) + \Delta xy$	$S_t(w) = S(w) + \Delta xy \bullet \delta(w)$
旋转(θ)	$s_r(k) = s(k) \exp(j\theta)$	$S_r(w) = S(w) \exp(j\theta)$
尺度(C)	$s_c(k) = C \bullet s(k)$	$S_c(w) = C \bullet S(w)$
起点(k_0)	$s_p(k) = s(k - k_0)$	$S_p(w) = S(w) \exp(-j2\pi k_0 w / N)$