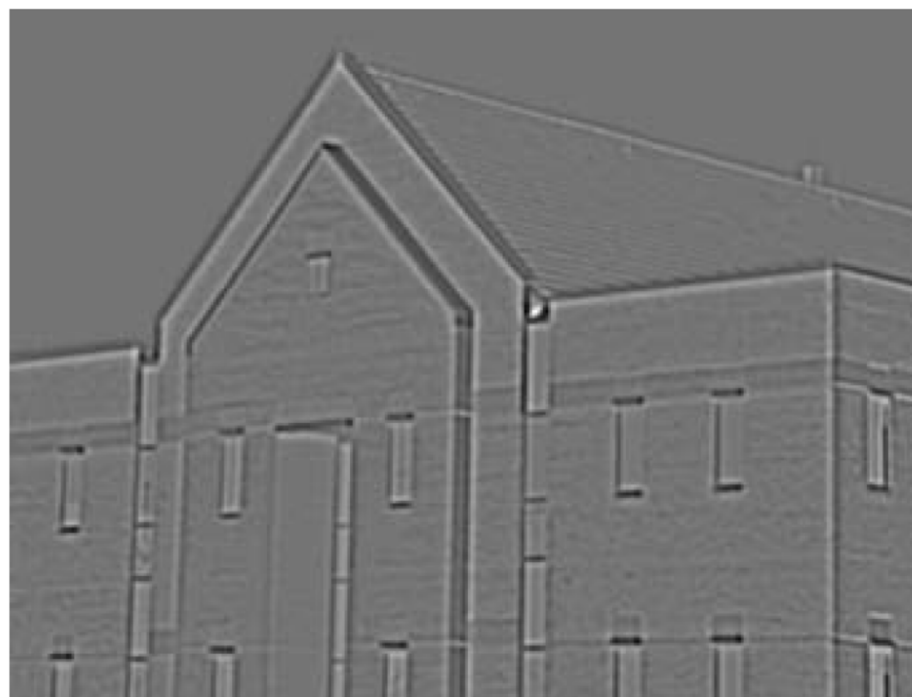


# 举例

- Marr-Hildreth边缘检测器



原图



前两个步骤的结果



# 举例

- Marr-Hildreth边缘检测器



产生闭环，  
“意大利空  
心粉”效应

零交叉 (阈值为0)



# 举例

- Marr-Hildreth边缘检测器



边缘的宽度为1



零交叉 ( 阈值为0 )



零交叉 ( 阈值为最大值的4% )



# 扩展



1. 考虑不同的尺度
  - 尝试不同的 $\sigma$ ，保留共同的零交叉
2. 使用高斯差分（DoG）来近似LoG

$$\text{DoG}(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma_1^2}} - \frac{1}{2\pi\sigma_2^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma_2^2}}$$

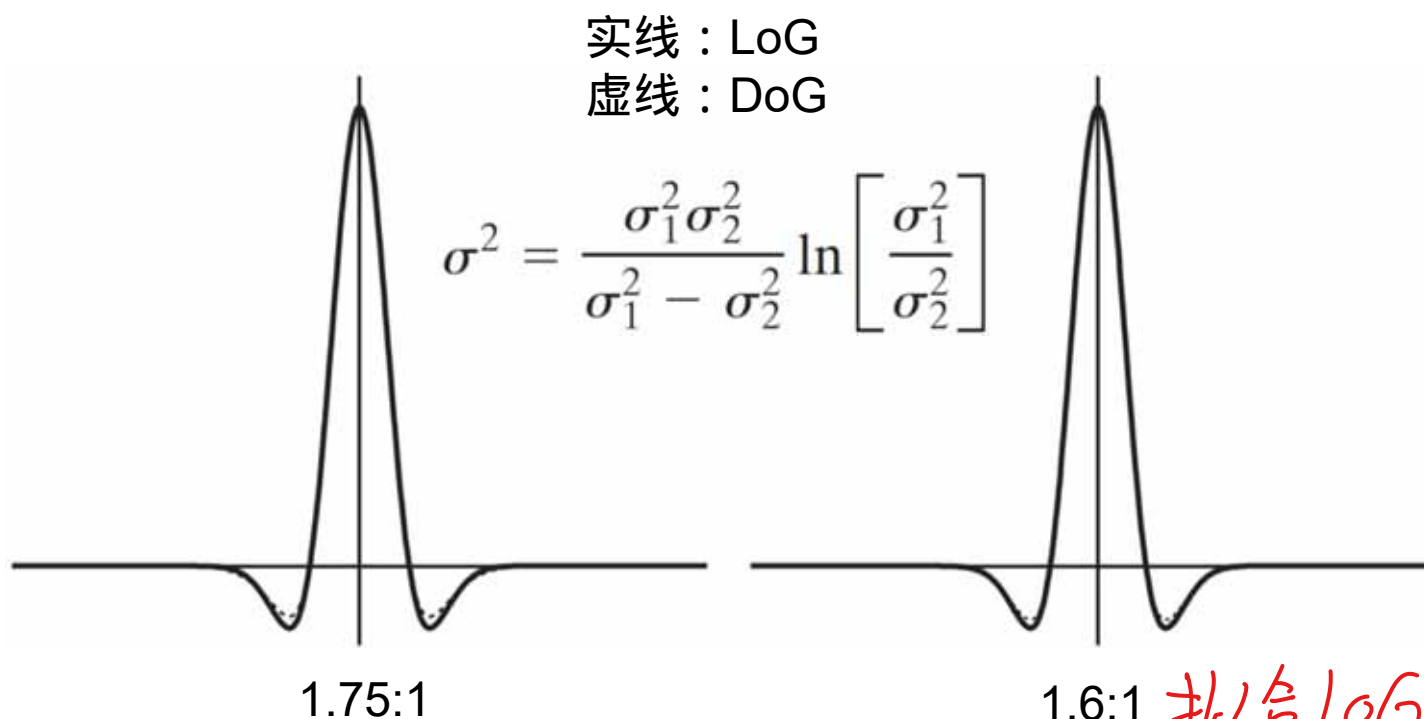
- 人视觉系统的某些通道对方向和频率是有选择的（标准差比值为1.75:1）
- 采用1.6:1，可以建模上述现象，并很好地近似LoG



# 扩展



1. 考虑不同的尺度
  - 尝试不同的 $\sigma$ ，保留共同的零交叉
2. 使用高斯差分（DoG）来近似LoG



1.6:1 拟合LoG更好



# 坎尼（Canny）边缘检测器



## 1. 低错误率

- 所有边缘都被找到，并且没有伪响应

## 2. 边缘点应被很好地定位

- 已定位的边缘必须尽可能接近真实边缘

## 3. 单一的边缘点响应

- 对每个真实边缘点，检测器仅返回1个点



# 坎尼（Canny）边缘检测器



- 数学分析
  - 考虑加性高斯白噪声污染的1维台阶边缘
  - 高斯一阶导数是近似最优的检测器
- 拓展到二维情况
  - 挑战：边缘可能是任意方向
  - 使用二维高斯函数平滑图像
  - 基于梯度寻找边缘的方向



# 坎尼 (Canny) 边缘检测器



## 1. 高斯函数平滑输入图像 $f$

$$f_s(x, y) = G(x, y) \star f(x, y)$$

- 其中

$$G(x, y) = e^{-\frac{x^2 + y^2}{2\sigma^2}}$$

## 2. 计算图像 $f_s$ 的梯度

- 梯度大小  $M(x, y) = \sqrt{g_x^2 + g_y^2}$

- 梯度方向  $\alpha(x, y) = \tan^{-1} \left[ \frac{g_y}{g_x} \right]$

- 其中  $g_x = \partial f_s / \partial x$ ,  $g_y = \partial f_s / \partial y$





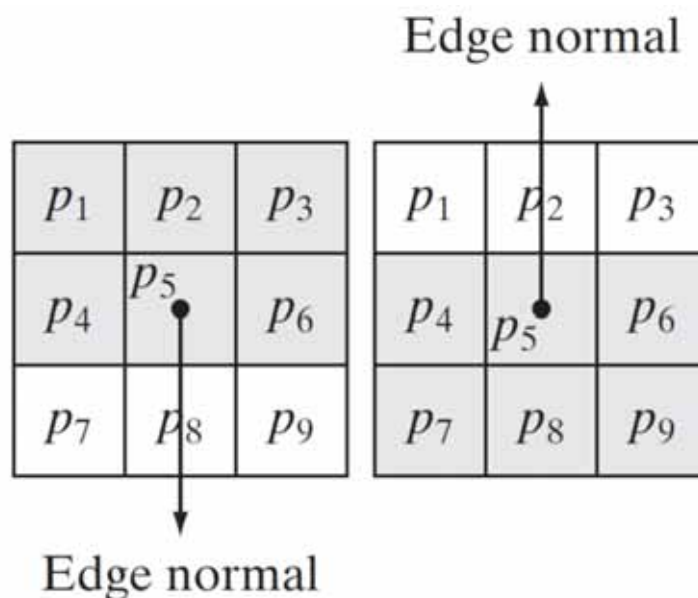
# 坎尼（Canny）边缘检测器



## 3. 非最大抑制

- 目的：把梯度生成的粗边缘变细
- 指定梯度（边缘法线）的多个离散方向
  - 4种边缘：水平、垂直、 $+45^\circ$ 、 $-45^\circ$

水平边缘的  
两种梯度方向



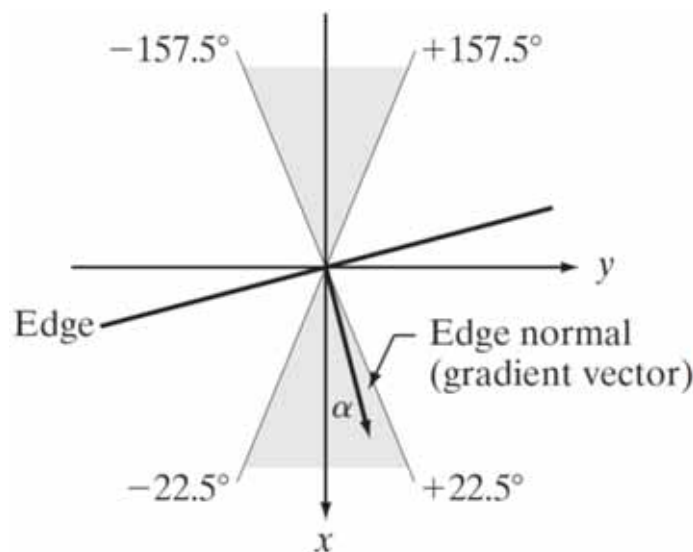
# 坎尼（Canny）边缘检测器



## 3. 非最大抑制

- 目的：把梯度生成的粗边缘变细
- 指定梯度（边缘法线）的多个离散方向
  - 4种边缘：水平、垂直、 $+45^\circ$ 、 $-45^\circ$
- 根据梯度（边缘法线）的方向确定边缘的方向

水平边缘  
的梯度范围



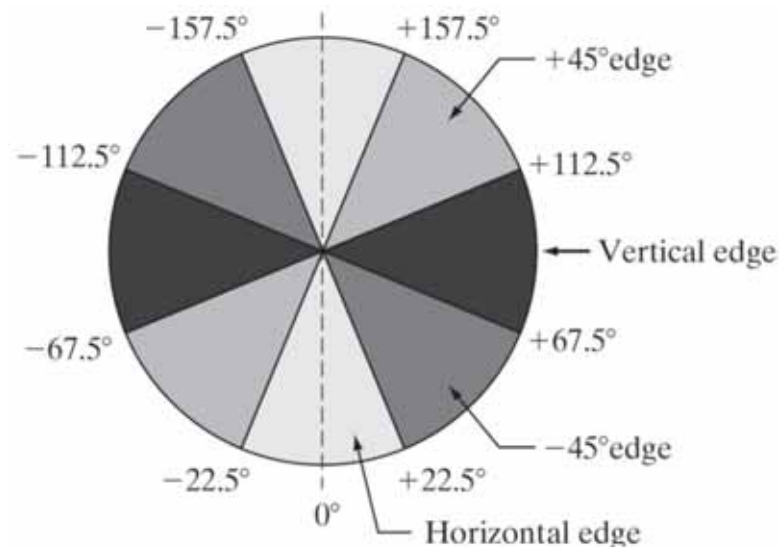
# 坎尼（Canny）边缘检测器



## 3. 非最大抑制

- 目的：把梯度生成的粗边缘变细
- 指定梯度（边缘法线）的多个离散方向
  - 4种边缘：水平、垂直、 $+45^\circ$ 、 $-45^\circ$
- 根据梯度（边缘法线）的方向确定边缘的方向

4种边缘  
的梯度范围



# 坎尼（Canny）边缘检测器



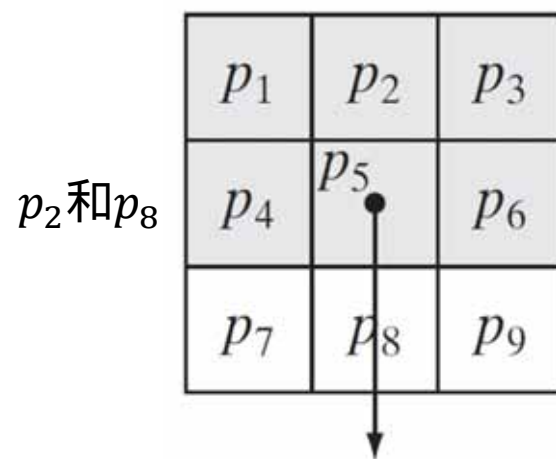
## 3. 非最大抑制

- 考虑 $(x, y)$ 为中心的 $3 \times 3$ 区域
- 考虑4个方向：水平、垂直、 $+45^\circ$ 、 $-45^\circ$
- 确定和梯度 $a(x, y)$ 最接近的方向 $d_k$
- 如果 $M(x, y)$ 的值比 $(x, y)$ 在 $d_k$ 方向的任一邻居数值小，对其抑制：

$$g_N(x, y) = 0$$

- 否则，保留：

$$g_N(x, y) = M(x, y)$$



# 坎尼（Canny）边缘检测器



## 4. 滞后阈值

- 目的：减少伪边缘点
- 两个阈值：低阈值 $T_L$ 、高阈值 $T_H$
- 两个阈值的比值为：2:1或3:1
- 利用 $T_H$ 阈值化
  - 强边缘点  $g_{NH}(x, y) = g_N(x, y) \geq T_H$
- 利用 $T_L$ 阈值化

$$g_{NL}(x, y) = g_N(x, y) \geq T_L$$

- $g_{NL}$  包含  $g_{NH}$  的所有非零元素



# 坎尼（Canny）边缘检测器



## 4. 滞后阈值

- 去掉 $g_{NL}$ 中和 $g_{NH}$ 重复的点

$$g_{NL}(x, y) = g_{NL}(x, y) - g_{NH}(x, y)$$

- 弱边缘点

## 5. 连通性分析

- 遍历 $g_{NH}$ 中的每一个点 $p$   
保留 $g_{NL}$ 中和 $p$ 连通（例如8连通）的点
- 去掉 $g_{NL}$ 剩余的点
- 合并 $g_{NH}$ 和 $g_{NL}$



# 坎尼（Canny）边缘检测器



1. 高斯函数平滑输入图像
2. 计算图像的梯度
  - 梯度大小、梯度角度
3. 非最大抑制
  - 得到细边缘
4. 滞后阈值
  - 检测边缘
5. 连通性分析
  - 连接边缘

$n \times n$ 高斯模板

- $n$ 是大于等于  
 $6\sigma$ 的最小奇数



# 举例

- 基本边缘检测
  - 高斯平滑图像→梯度阈值化



原图



梯度阈值化





# 举例

- 高级边缘检测



Marr-Hildreth边缘检测器



坎尼边缘检测器



# 举例

- 高级边缘检测



Marr-Hildreth边缘检测器



坎尼边缘检测器



# 举例

- 基本边缘检测



原图



梯度阈值化



# 举例

- 高级边缘检测



Marr-Hildreth边缘检测器



坎尼边缘检测器





# 提纲

- 基础知识
- 点、线、边缘检测
  - 背景知识
  - 孤立点的检测
  - 线检测
  - 边缘模型
  - 基本边缘检测
  - 高级边缘检测
- 边缘连接和边界检测



# 背景



- 边缘检测的结果不完美
  - 噪声
  - 不均匀照明导致的边缘间断
  - 虚假的灰度值不连续
- 边缘连接
  - 将边缘像素组合成有意义的边缘或区域边界
    1. 局部处理
    2. 区域处理
    3. 全局处理（使用霍夫变换）



# 提纲

- 边缘连接和边界检测
  - 局部处理
  - 区域处理
  - 全局处理



# 局部处理



1. 分析每个候选点 $(x, y)$ 邻域内像素的特点
2. 将依据某准则相似的点连接起来

a. 基于梯度大小判断相似

$$|M(s, t) - M(x, y)| \leq E$$

- $(s, t)$ 在 $(x, y)$ 的邻域内

b. 基于梯度方向判断相似

$$|\alpha(s, t) - \alpha(x, y)| \leq A$$

如果大小和方向都相似，则连接 $(s, t)$ 和 $(x, y)$





# 局部处理



- 简化算法（计算简单）

1. 计算输入图像 $f(x, y)$ 的梯度大小和方向

- 梯度大小 $M(x, y)$ ，梯度方向 $a(x, y)$

2. 依据下式生产二值图像

$$g(x, y) = \begin{cases} 1 & \text{if } M(x, y) > T_M \text{ AND } \alpha(x, y) = A \pm T_A \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

- $T_M$ 为阈值、 $A$ 为特定角度、 $T_A$ 为允许的带宽

3. 逐行扫描，填充长度不超过 $K$ 的空隙

4. 以角度 $\theta$ 旋转 $g(x, y)$ ，重复第3步，再反旋转



# 举例

- 寻找车牌



汽车尾部图像



梯度大小图像

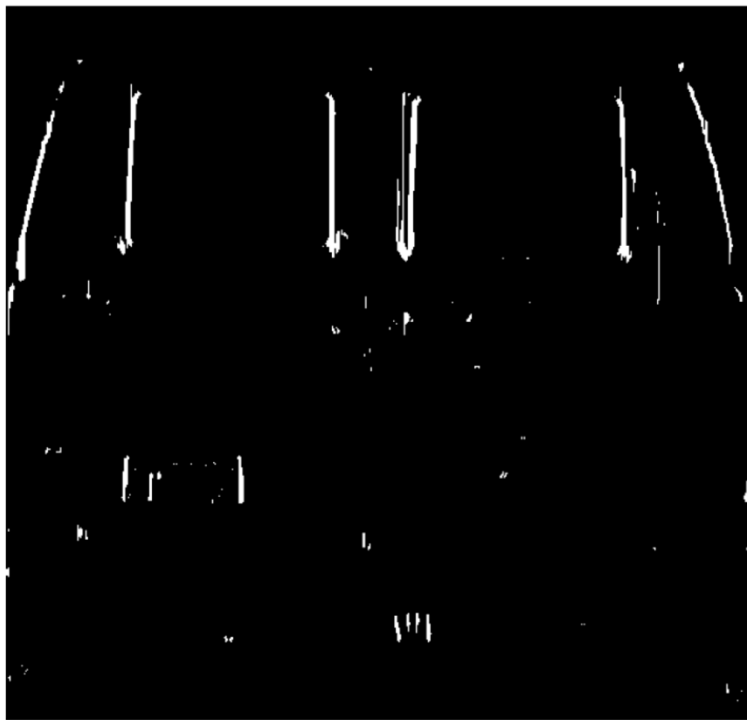


# 举例

- 寻找车牌



水平连接的边缘像素



垂直连接的边缘像素

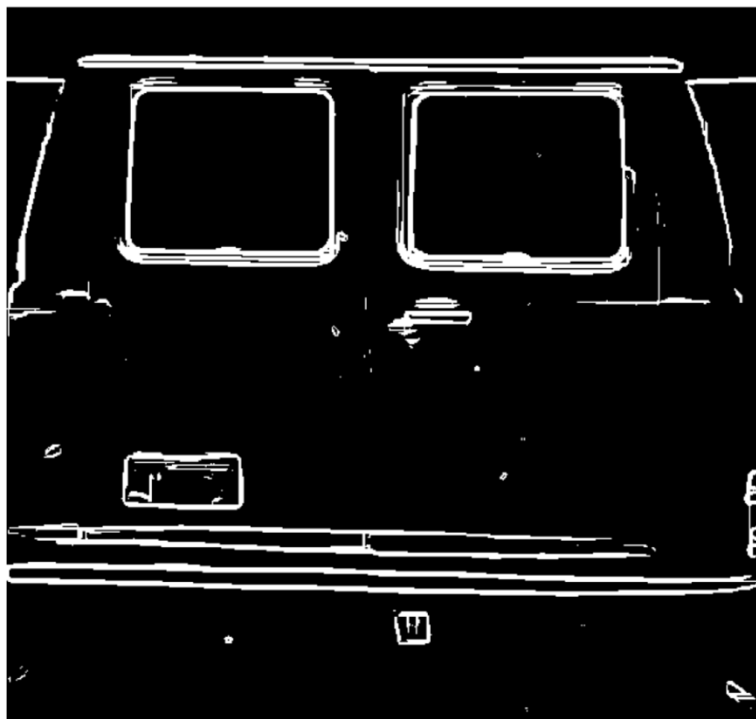


# 举例

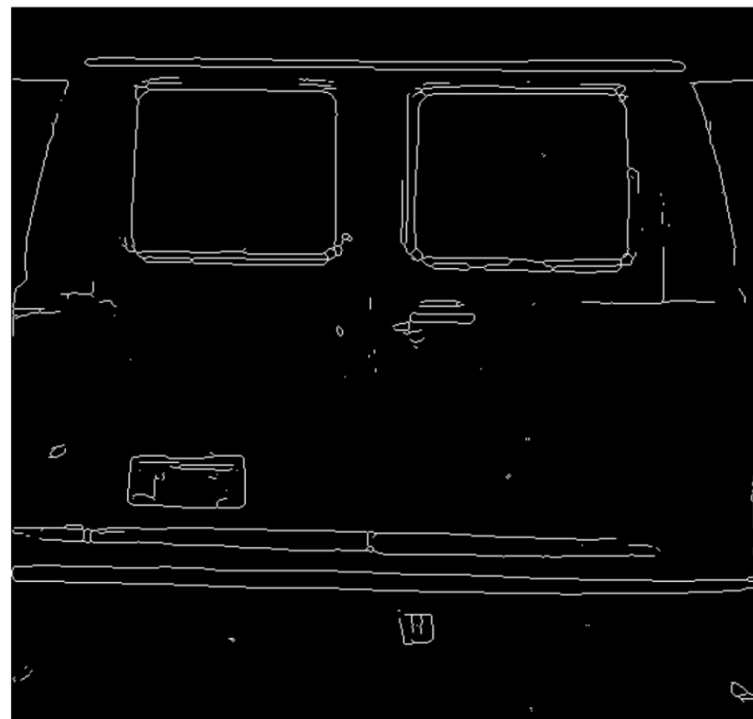
- 寻找车牌

采用比较大的  
夹角范围

美国车牌的  
长宽比是2:1



合并后的图像



细化后的图像



# 提纲

- 边缘连接和边界检测
  - 局部处理
  - 区域处理
  - 全局处理



# 区域处理

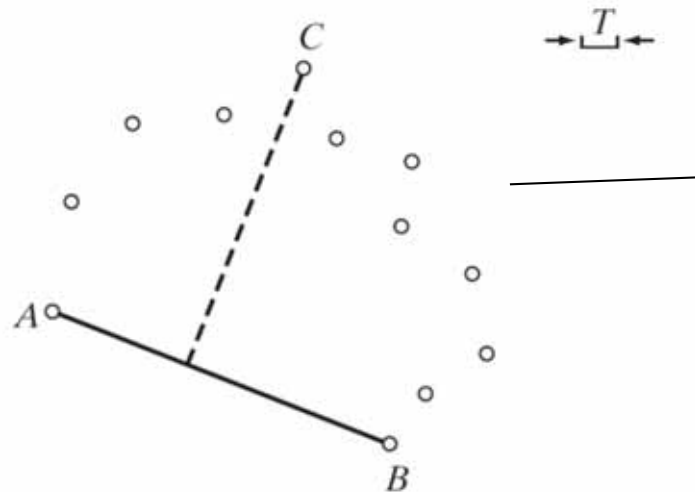


- 前提
  - 感兴趣区域的位置已知
  - 预先知道属于边界的像素点
- 目标：基于区域连接像素，近似区域边界
- 方法
  - 函数近似
    - 为已知点拟合一条2维曲线
  - 多边形近似
    - 实现容易、捕捉基本形状特征、表示简单



# 举例

- 已知 $A$ 、 $B$ 是曲线的端点

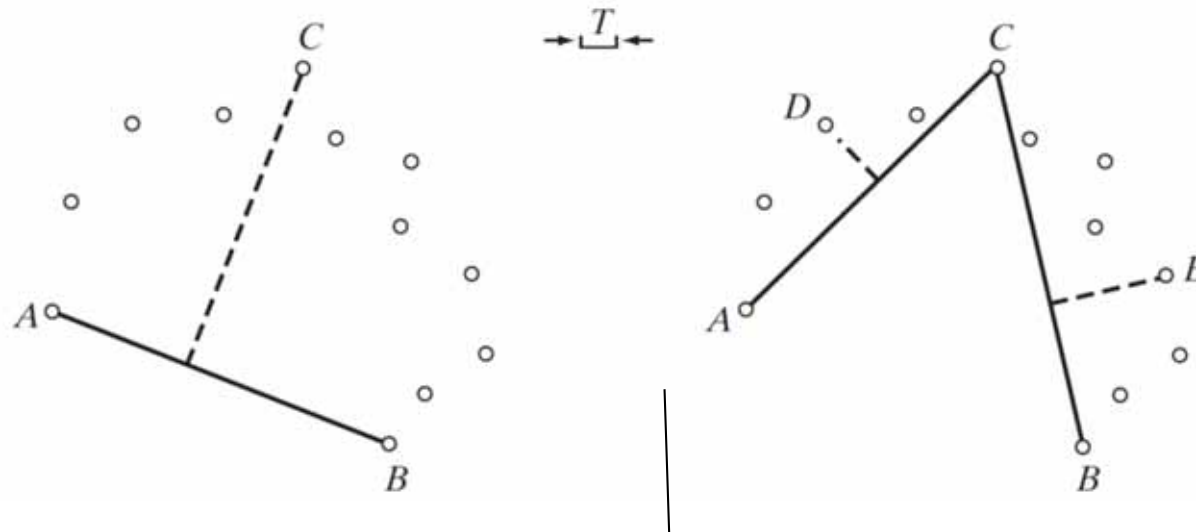


- 1、用直线连接 $A$ 、 $B$
- 2、计算所有点离直线 $AB$ 的距离
- 3、找到最远的点 $C$
- 4、如果距离大于阈值 $T$ ，把 $C$ 当做一个顶点



# 举例

- 已知 $A$ 、 $B$ 是曲线的端点



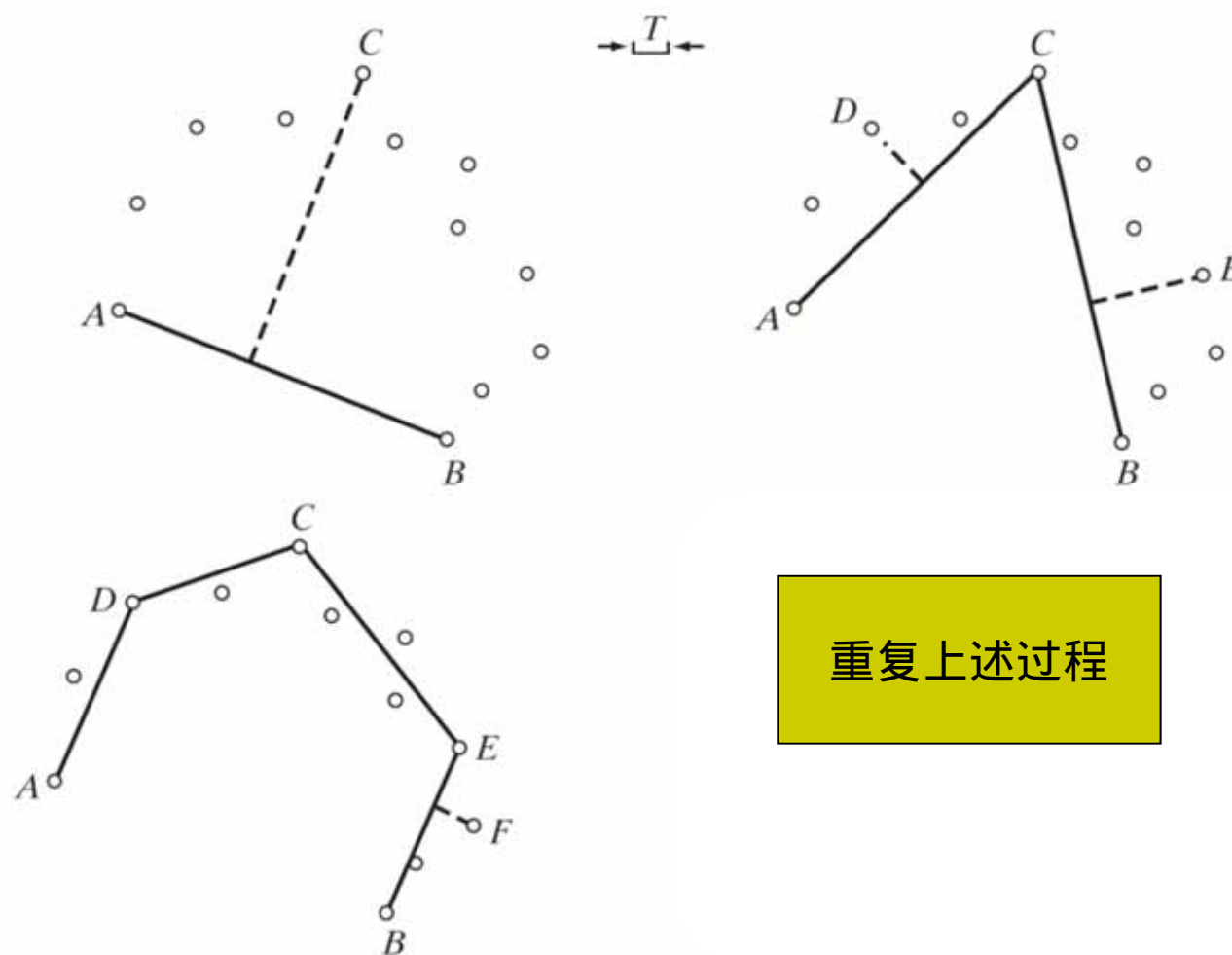
- 1、用直线连接 $A$ 、 $C$
- 2、计算 $AC$ 之间的点离直线 $AC$ 的距离
- 3、找到最远的点 $D$
- 4、如果距离大于阈值 $T$ ，把 $D$ 当做一个顶点





# 举例

- 已知 $A$ 、 $B$ 是曲线的端点

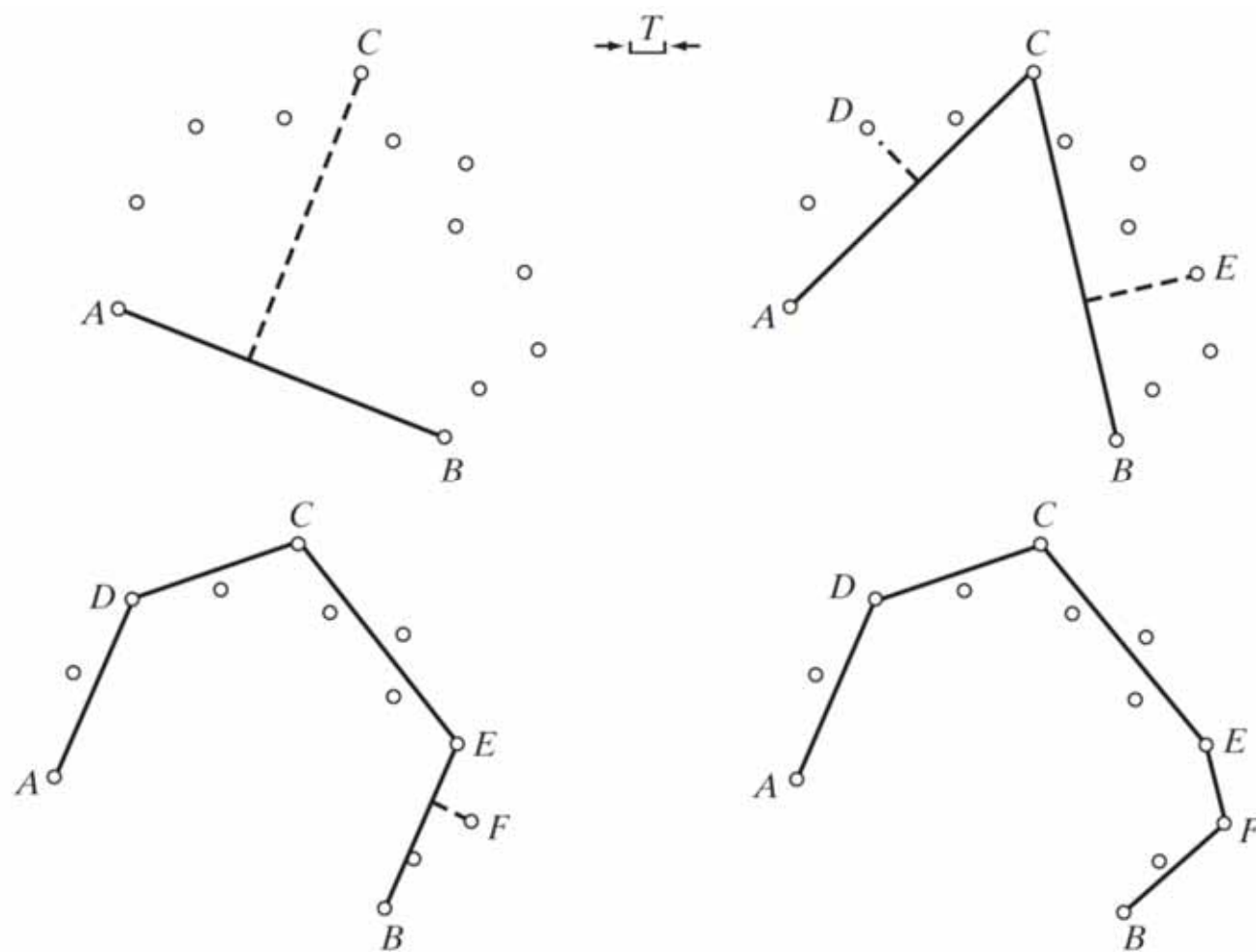


重复上述过程



# 举例

- 已知 $A$ 、 $B$ 是曲线的端点



# 算法设计



- 前提
  - 两个起始点
  - 所有的点必须排序
    - 顺时针、逆时针
- 判断曲线类型
  - 边界线段（开放曲线）
    - 存在两个间距较大的连续点（可作为起始点）
  - 边界（闭合曲线）
    - 连续点之间的距离比较均匀
      - 两端的点为起始点



# 区域处理算法



1. 令 $P$ 是一个已排序、不重复的二值图像中的序列。指定两个起始点 $A$ 和 $B$ 。它们是多边形的两个起始顶点。
2. 指定一个阈值 $T$ ，以及两个空堆栈“开”(OPEN)和“闭”(CLOSED)。
3. 如果 $P$ 中的点对应于一条闭合曲线，则把 $B$ 放到“开”和“闭”中，并把 $A$ 放到“开”中。  
如果对应于一条开放曲线，则把 $A$ 放到“开”中，而把 $B$ 放到“闭”。
4. 计算从“闭”中最后一个顶点到“开”中最后一个顶点的线的参数。



# 区域处理算法

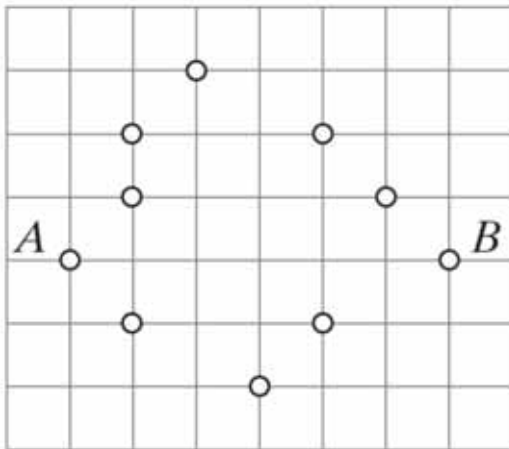


5. 寻找属于序列 $P$ 、且在步骤4中直线的两个顶点之间的点；计算这些点与直线的距离，选择具有最大距离 $D_{max}$ 的点 $V_{max}$ 。
6. 如果 $D_{max} > T$ ，则把 $V_{max}$ 作为一个新顶点放在“开”堆栈的末尾。转到步骤4。
7. 否则，从“开”中移除最后一个顶点，并把它作为“闭”的最后一个顶点插入。
8. 如果“开”非空，转到步骤4。
9. 否则，退出。“闭”中的顶点就是拟合 $P$ 中的点的多边形的顶点。



# 举例

- 闭合曲线
- 顺时针排序
- $A$ 、 $B$ 为起点



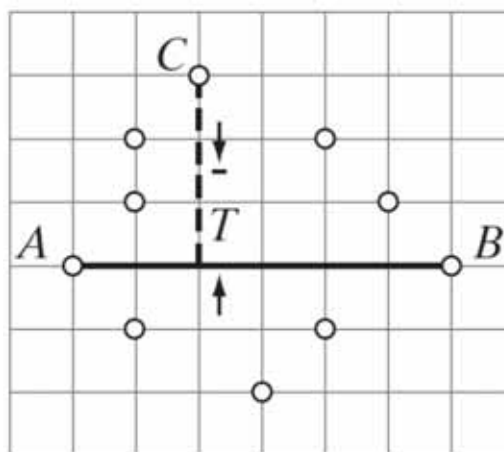
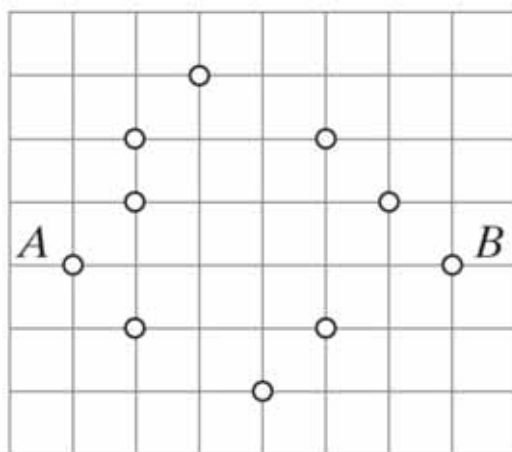
CLOSED	OPEN	Curve segment processed	Vertex generated
$B$	$B, A$	—	$A, B$



# 举例

- 闭合曲线
- 顺时针排序
- $A$ 、 $B$  为起点

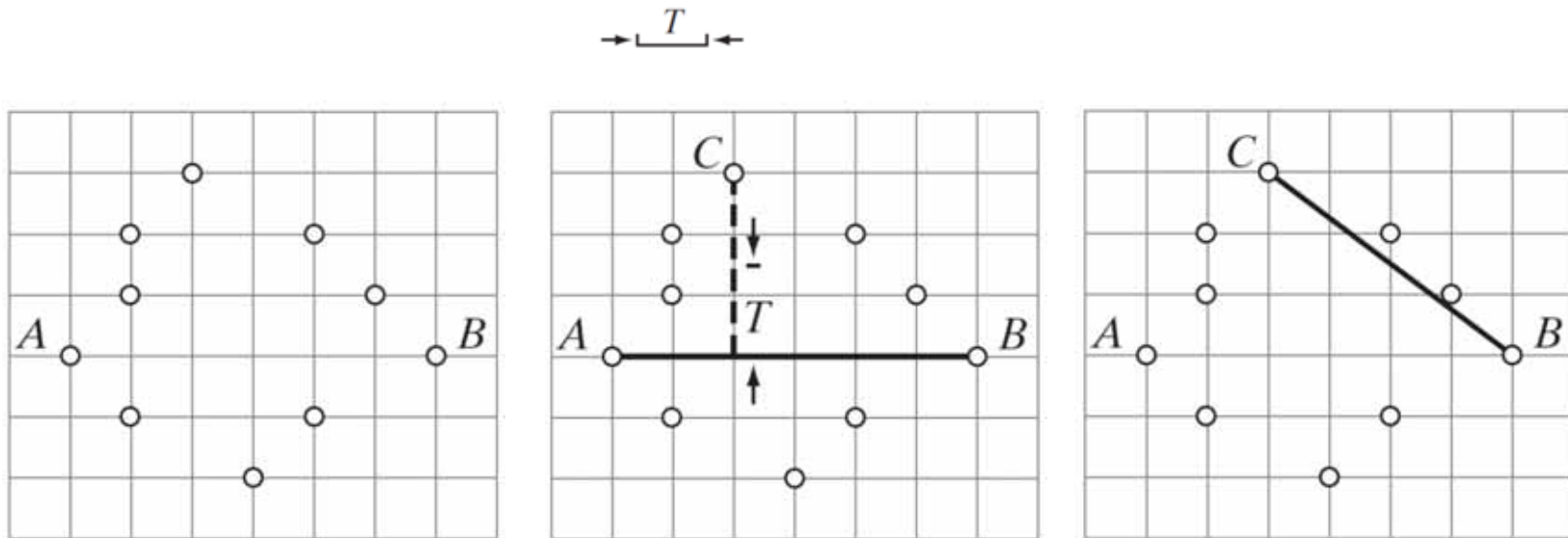
CLOSED	OPEN	Curve segment processed	Vertex generated
$B$ $B$	$B, A$ $B, A$	$-$ $(BA)$	$A, B$ $C$



# 举例

- 闭合曲线
- 顺时针排序
- $A$ 、 $B$  为起点

CLOSED	OPEN	Curve segment processed	Vertex generated
$B$	$B, A$	—	$A, B$
$B$	$B, A$	$(BA)$	$C$
$B$	$B, A, C$	$(BC)$	—

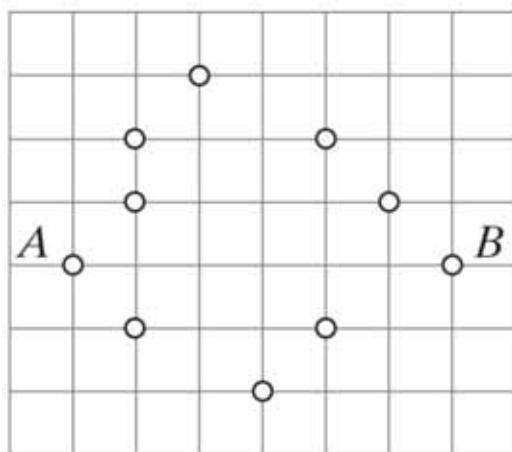




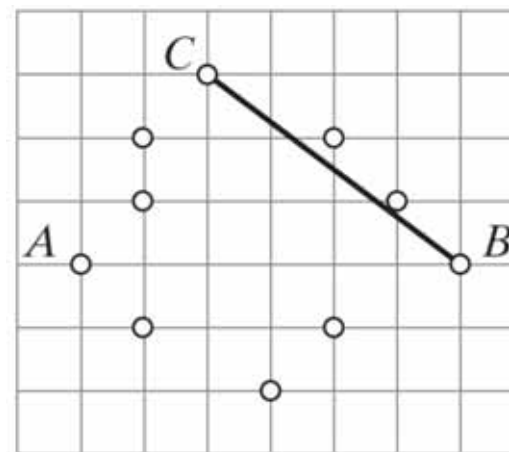
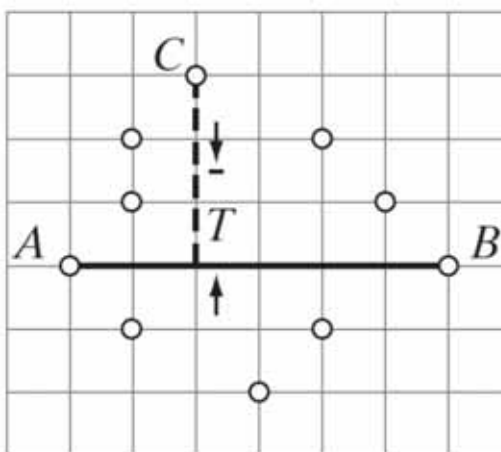
# 举例

- 闭合曲线
- 顺时针排序
- $A$ 、 $B$  为起点

CLOSED	OPEN	Curve segment processed	Vertex generated
$B$	$B, A$	—	$A, B$
$B$	$B, A$	$(BA)$	$C$
$B$	$B, A, C$	$(BC)$	—
$B, C$	$B, A$	$(CA)$	—



$\rightarrow T \leftarrow$

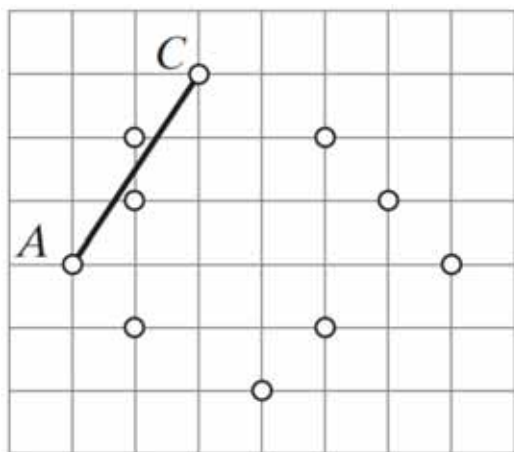


# 举例

- 闭合曲线
- 顺时针排序
- $A$ 、 $B$  为起点

CLOSED	OPEN	Curve segment processed	Vertex generated
$B$	$B, A$	—	$A, B$
$B$	$B, A$	$(BA)$	$C$
$B$	$B, A, C$	$(BC)$	—
$B, C$	$B, A$	$(CA)$	—

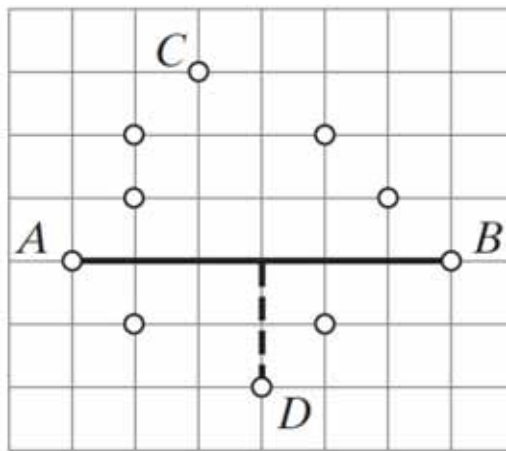
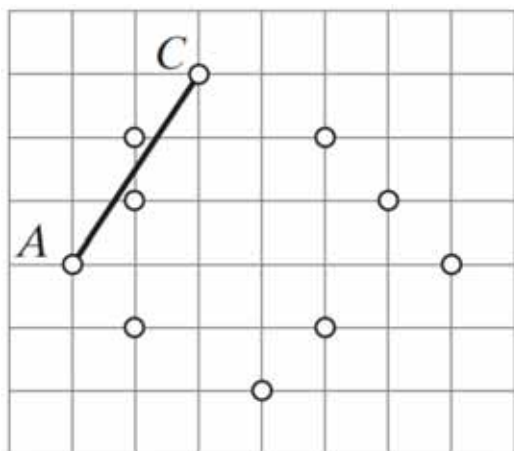
$\rightarrow T \leftarrow$



# 举例

- 闭合曲线
- 顺时针排序
- $A$ 、 $B$ 为起点

CLOSED	OPEN	Curve segment processed	Vertex generated
$B$	$B, A$	—	$A, B$
$B$	$B, A$	$(BA)$	$C$
$B$	$B, A, C$	$(BC)$	—
$B, C$	$B, A$	$(CA)$	—
$B, C, A$	$B$	$(AB)$	$D$



$\rightarrow T \leftarrow$

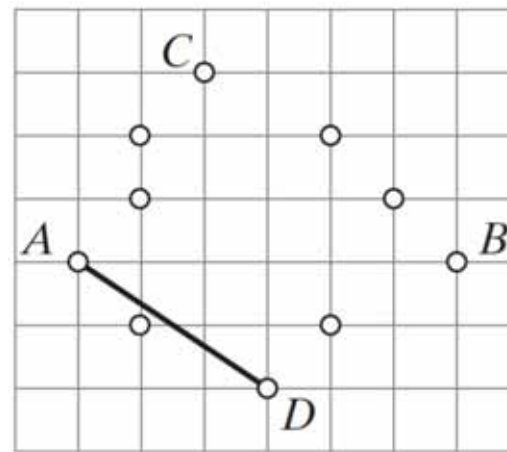
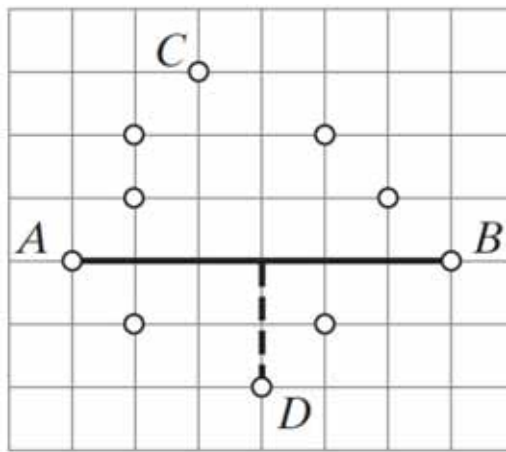
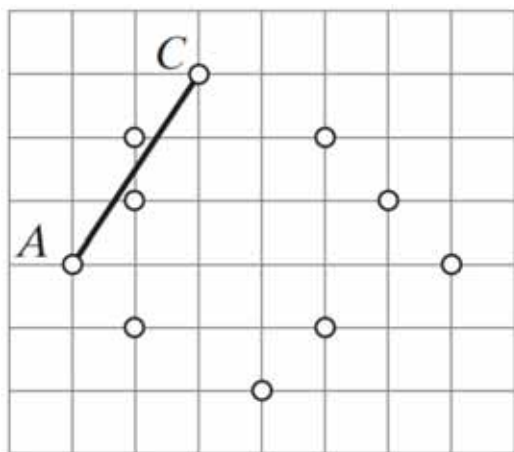


# 举例

- 闭合曲线
- 顺时针排序
- $A$ 、 $B$  为起点

CLOSED	OPEN	Curve segment processed	Vertex generated
$B$	$B, A$	—	$A, B$
$B$	$B, A$	$(BA)$	$C$
$B$	$B, A, C$	$(BC)$	—
$B, C$	$B, A$	$(CA)$	—
$B, C, A$	$B$	$(AB)$	$D$
$B, C, A$	$B, D$	$(AD)$	—

$\rightarrow T \leftarrow$

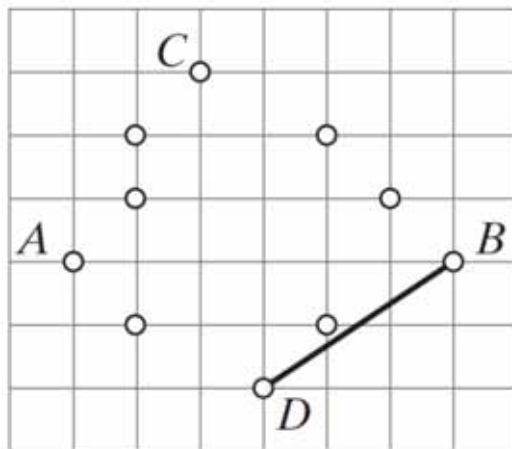


# 举例

- 闭合曲线
- 顺时针排序
- $A$ 、 $B$  为起点

CLOSED	OPEN	Curve segment processed	Vertex generated
$B$	$B, A$	—	$A, B$
$B$	$B, A$	$(BA)$	$C$
$B$	$B, A, C$	$(BC)$	—
$B, C$	$B, A$	$(CA)$	—
$B, C, A$	$B$	$(AB)$	$D$
$B, C, A$	$B, D$	$(AD)$	—
$B, C, A, D$	$B$	$(DB)$	—

→  $T$  ←



# 举例

- 闭合曲线
- 顺时针排序
- $A$ 、 $B$ 为起点

CLOSED	OPEN	Curve segment processed	Vertex generated
$B$	$B, A$	—	$A, B$
$B$	$B, A$	$(BA)$	$C$
$B$	$B, A, C$	$(BC)$	—
$B, C$	$B, A$	$(CA)$	—
$B, C, A$	$B$	$(AB)$	$D$
$B, C, A$	$B, D$	$(AD)$	—
$B, C, A, D$	$B$	$(DB)$	—
$B, C, A, D, B$	Empty	—	—

→  $T$  ←

