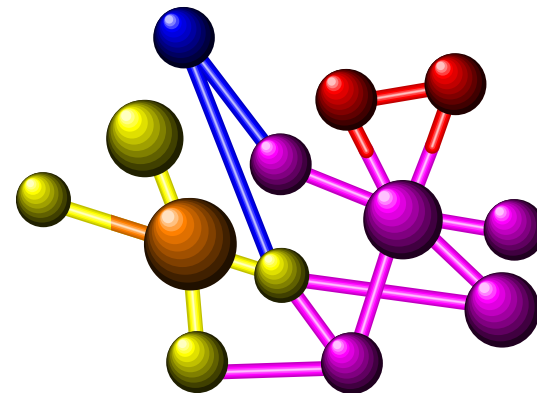


西北工业大学

本科专业课程讲座



# 计算几何算法与应用

Computational Geometry Algorithms and Applications

课程总结

# 第一讲 导言

- 1、何为计算几何？
- 2、凸包的例子
- 3、退化及鲁棒性

# 1、何为计算几何？

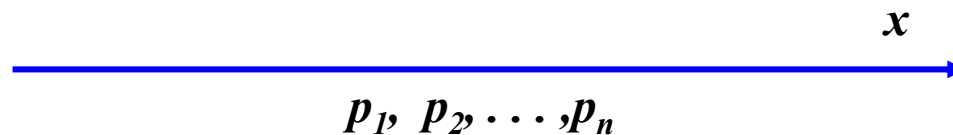
- 计算几何（Computational Geometry），针对处理几何对象的算法及数据结构的系统化研究，重点在于“[渐进快速的精确算法](#)”

## 几何算法的建立过程

- 第一阶段：忽略对正在处理的几何概念理解有干扰的问题，例如多点共线、线段垂直等退化情况，初步建立算法步骤
- 第二阶段：对前一阶段所设计的算法进行调整，使之对于退化情况也能正确处理
  - ✓ 除开引入大量的特殊情况外，还可以考虑对问题的几何性质进行再次分析，将各种特例归结到一般情况中去
- 第三阶段：具体实现，需要考虑基本的操作，如测试某个点是位于一条有向直线的左侧、右侧、还是线上
  - ✓ 对实数进行精确运算时不现实的，由此带来对算法的调整，使之能够检测可能出现的不一致性，并采取适当的措施以避免程序崩溃。但如此一来，就不能保证算法的输出一定正确——鲁棒性问题

## 2、凸包的例子

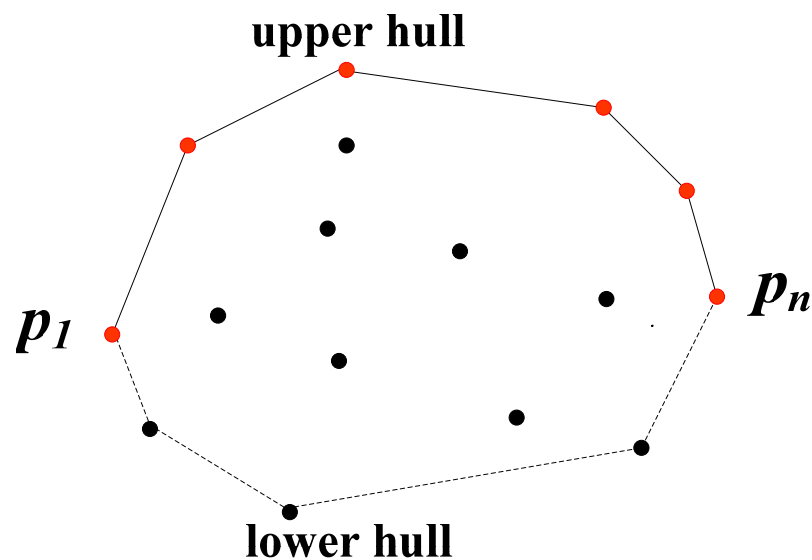
- 递增式策略：逐一引入P中各点，每增加一个点，都相应更新当前的解；沿用几何上的习惯，按由左向右的次序加入各点



## 2、凸包的例子

### 算法的改进

- 首先，自左向右计算上凸包，就是从左端顶点 $p_1$ 出发，沿着凸包顺时针进行到最右端顶点 $p_n$ 之间的那段
- 然后，自右向左计算下凸包

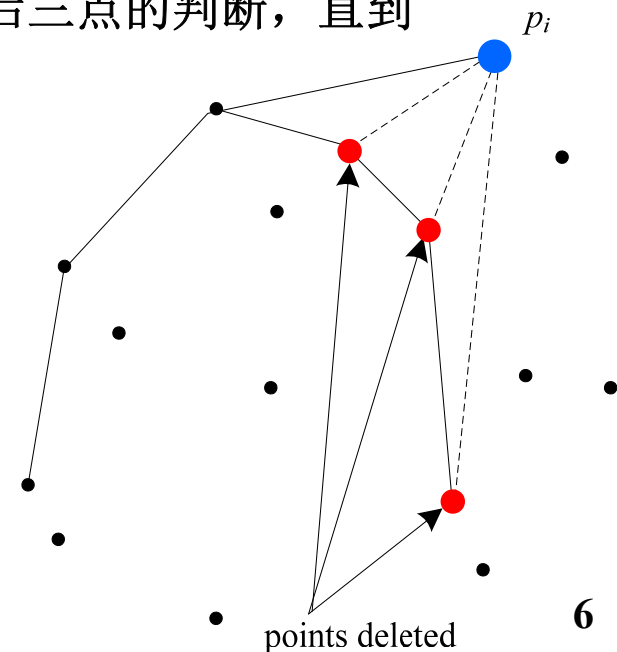


## 2、凸包的例子

### 算法的改进

- 沿多边形边界顺时针行进，在每个顶点都要改变方向，若是凸多边形，则必然每次都是向右转。根据这一点，在新引入 $p_i$ 之后，进行如下处理：

- 令 $L_{upper}$ 为从左向右存放上凸包各顶点的一个列表，首先将 $p_i$ 接在 $L_{upper}$ 的最后，然后判断 $L_{upper}$ 最后三个点是否形成右拐，若是左拐则要将中间的顶点从上凸包中删去。重复进行最后三点的判断，直到构成一个右拐或只剩下两个点



## 2、凸包的例子

### 退化情况的处理

- 隐含假设：所有点的 $x$ 坐标互异。改进：采用字典序而不仅仅是 $x$ 的坐标来排序，即首先按照 $x$ 坐标排序，若存在多个点 $x$ 坐标一样，则再按照 $y$ 坐标排序

### 采用字典序

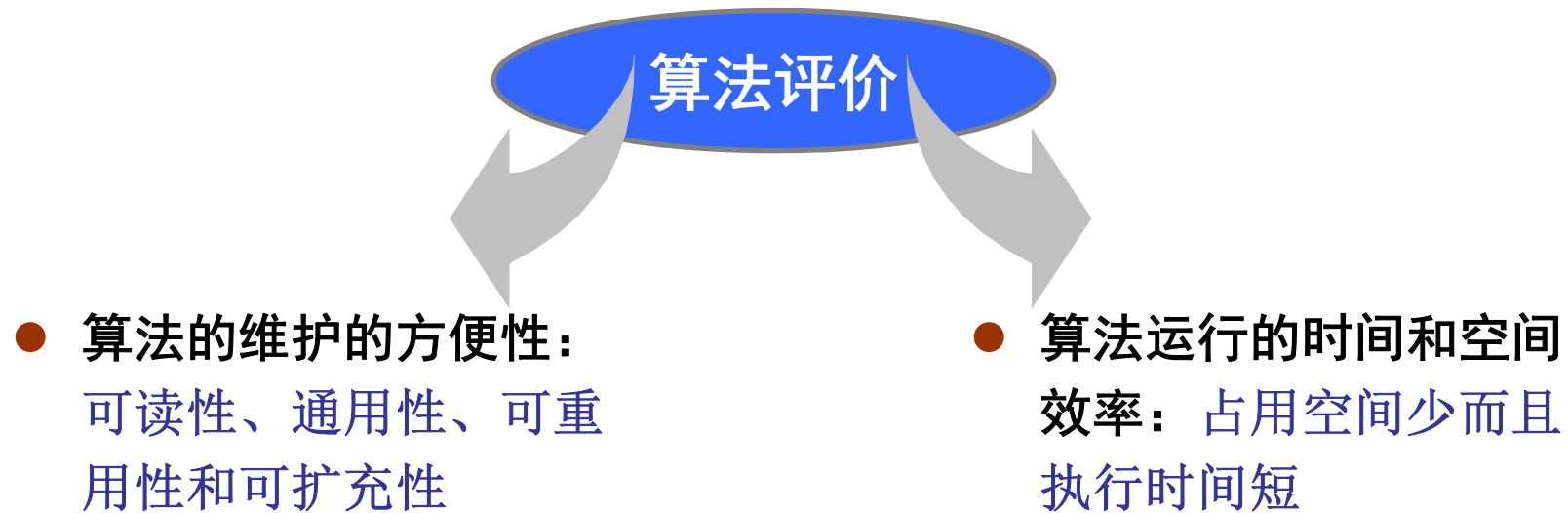
- 对于数字1、2、3、...、 $n$ 的排列，不同排列的先后关系是从左到右逐个比较对应数字的大小来决定的。例如：对于5个数字的排列12354和12345，排列12345在前，排列12354在后。按照这样的规定，5个数字的所有的排列中最前面的是12345，最后面的是54321

# 第一讲：导言—算法分析体系及计量

- 1、算法分析的评价体系
- 2、算法的时间复杂性
- 3、时间复杂度的估算
- 4、算法的空间复杂性
- 5、NP完全问题
- 6、算法分析实例



# 1、算法分析的评价体系



算法分析: 对设计出的每一个算法, 利用数学工具讨论其复杂度

## 2、算法的时间复杂性

### 与算法时间相关的因素

- 采用的数据结构
- 算法采用的数学模型
- 算法设计的策略
- 问题的规模
- 实现算法的程序设计语言
- 编译算法产生的机器代码的质量
- 计算机执行指令的速度

# 3、时间复杂度的估算

## 算法效率的衡量方法

算法 = 控制结构 + 原操作(固有数据类型的操作)

算法的执行时间 =  $\sum$  原操作的执行次数 \* 原操作

- 一个算法所耗费的时间, 除了与所用的计算软、硬件环境有关外, 主要取决于算法中指令重复执行的次数, 即与语句频度相关

# 3、时间复杂度的估算

## 常见的时间复杂度表示

- 常见算法时间复杂度：

$O(1)$ : 表示算法的运行时间为常量

$O(n)$ : 表示该算法是线性算法

$O(\log_2 n)$ : 二分查找算法

$O(n^2)$ : 对数组进行排序的各种简单算法，例如选择排序。

$O(n^3)$ : 做两个 $n$ 阶矩阵的乘法运算

$O(2^n)$ : 求具有 $n$ 个元素集合的所有子集的算法

$O(n!)$ : 求具有 $N$ 个元素的全排列的算法

$$O(1) < O(\log_2 n) < O(n) < O(n^2) < O(2^n)$$

## 6、算法分析实例

- 【例2】抽象地考虑以下递归方程，且假设 $n=2^k$ ， $T(1)=O(1)$ ，则迭代求解过程如下：

$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + 2$$

$$= 2\left(2T\left(\frac{n}{2^2}\right) + 2\right) + 2$$

$$= 4T\left(\frac{n}{2^2}\right) + 4 + 2$$

$$= 2^3 T\left(\frac{n}{2^3}\right) + 8 + 4 + 2$$

... ..

$$= 2^k T(1) + \sum_{i=1}^k 2^i$$

$$= 2^k O(1) + (2^k - 1) = n(O(1) + 1) - 1$$

$$= O(n)$$

## 6、算法分析实例

- 一般地，当递归方程为： $T(n) = aT(n/c) + O(n)$ ， $T(n)$ 的解为：

①  $O(n)$  ,  $a < c$  且  $c > 1$  时

②  $O(n \log_c n)$  ,  $a = c$  且  $c > 1$  时

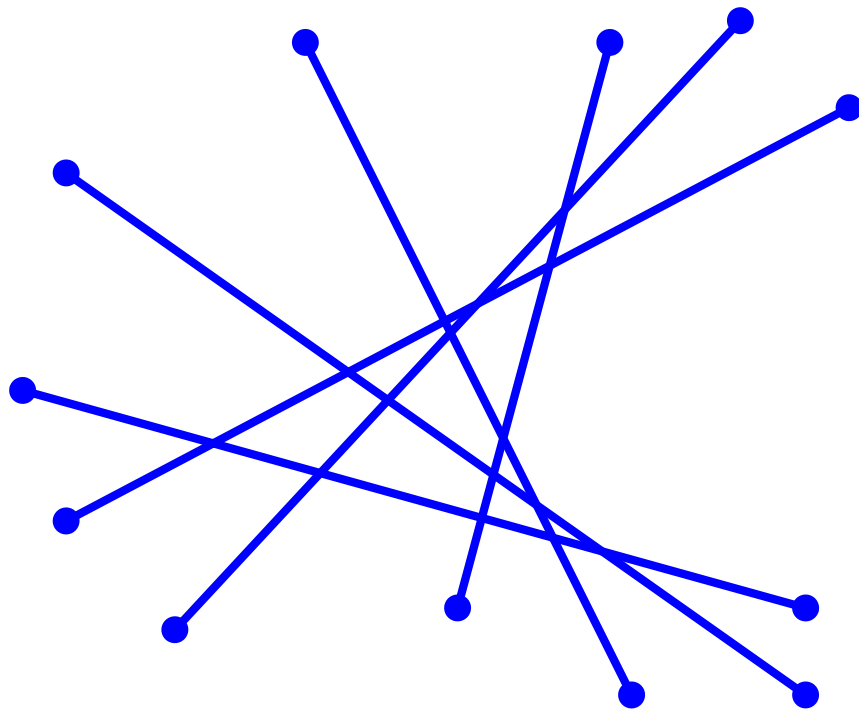
③  $O(n^{\log_c a})$  ,  $a > c$  且  $c > 1$  时

## 第二讲：线段求交：专题图叠合

- 1、线段求交
- 2、双向链接边表
- 3、计算子区域划分的叠合

# 1、线段求交

## “输出敏感的”算法



- 如图所示，每两条线段都相交，无论采用什么算法，至少都需要 $\Omega(n^2)$ 时间(组合)
- 在实际环境中，大多数的线段要么根本不与其它线段相交，要么只与少数线段相交，交点总数远远达不到平方量级

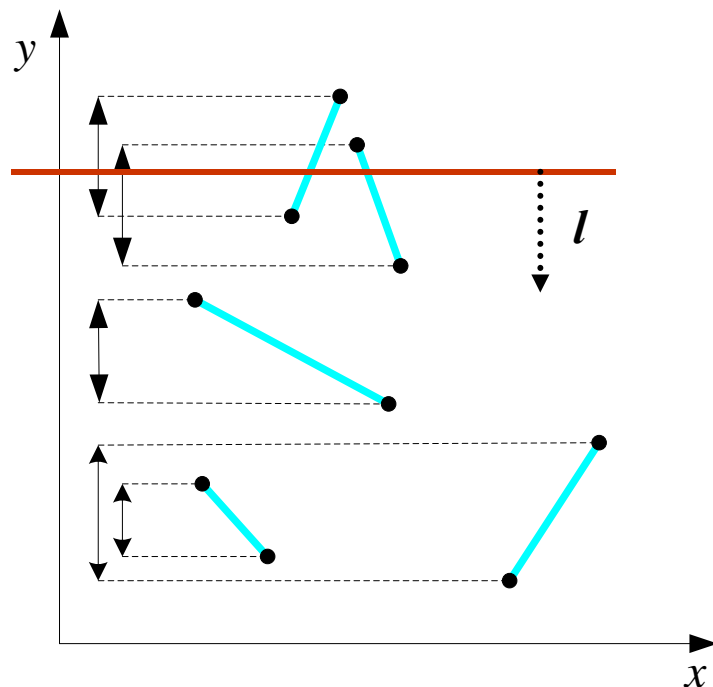
- 我们希望得到的算法，其运行时间不仅取决于输入线段的数目，还取决于实际交点的数目。这样的算法称为“输出敏感的”算法 (output-sensitive algorithm)



# 1、线段求交

## 平面扫描法

- 为找出这些线段对，可以想象用一条直线 $l$ ，从一个高于所有线段的位置起，自上而下地扫过整个平面。在这条假想的直线扫过平面的过程中，跟踪记录所有与之相交的线段，以找出所需的所有线段对



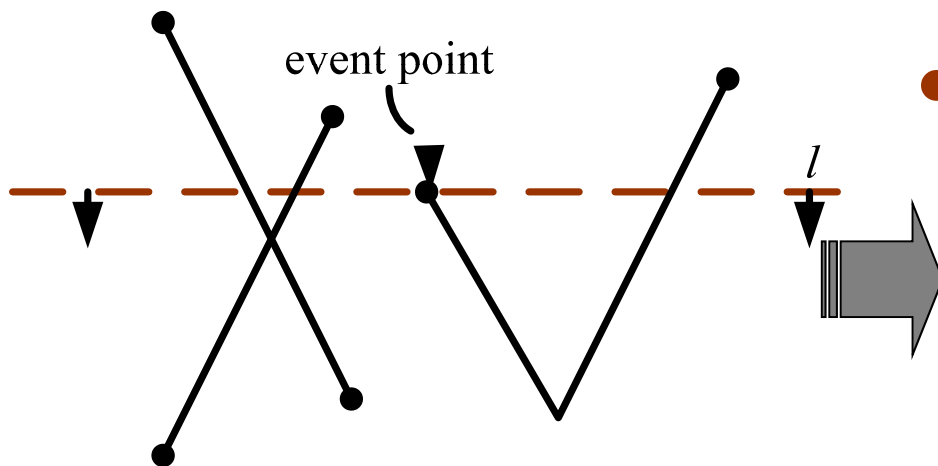
线段在y轴上的正交投影

- 得出一个解决线段求交问题的输出敏感的算法——平面扫描算法 (plane sweep algorithm)

# 1、线段求交

## 平面扫描法

- $l$  被称为扫描线 (sweep line)，与当前扫描面线相交的所有线段构成的集合，称为扫描线的状态 (status)。随着扫描线的向下推进，它的状态不断变化，但变化并不是连续的

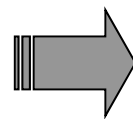
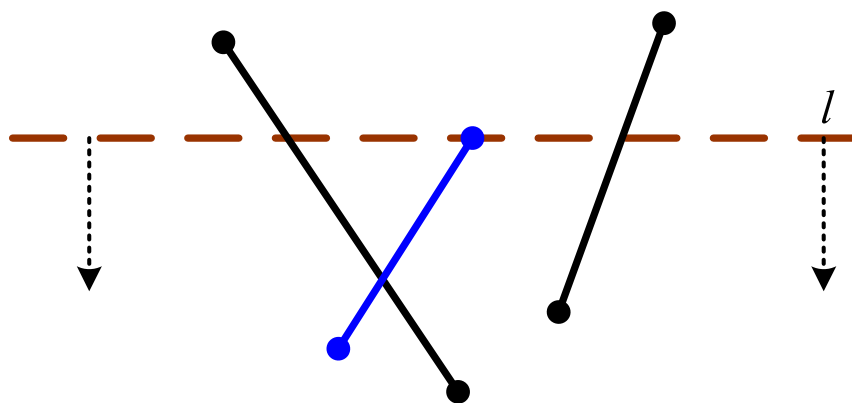


- 只有在某些特定位置，才需要对扫描线的状态进行更新，这些位置被称为平面扫描算法的事件点 (event point)，如线段端点

# 1、线段求交

## 平面扫描法

- 观察：与同一扫描线相交的两直线，在水平方向上仍然有可能相距很远，多数情况下并不相交
- 在考虑到水平方向的临近性后，我们可以沿着扫描线，将与之相交的所有线段自左向右排序。这样，只有当其中的某两条线段沿水平方向相邻时，才需要对其进行测试



每引入一条线段，只需要将其端点相邻的两条线段进行测试

# 1、线段求交

## 算法时间复杂度

- 在处理每一个事件时，我们至多对扫描线状态结构和事件队列执行常数个操作（每个操作需要  $O(\log n)$  的时间）
- 扫面过程中所有  $2n+I$  个事件处理的总时间为：

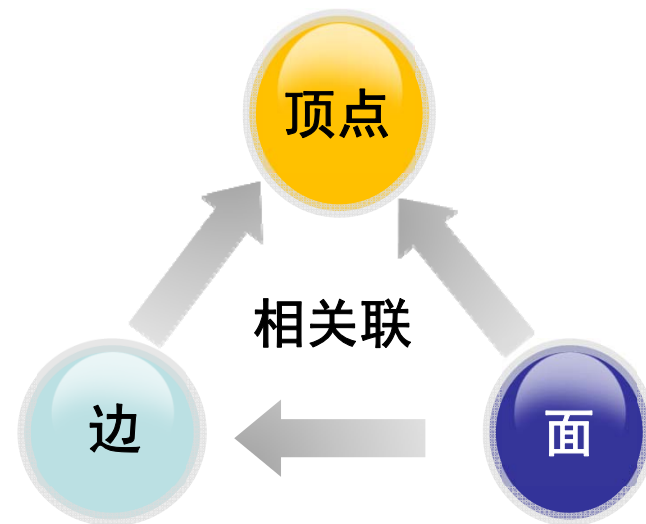
$$O((2n + I)\log n) = O((n + I)\log n) = O(n \log n + I \log n)$$

**【定理 2.4】** 给定由平面上任意  $n$  条线段构成的一个集合  $S$ 。可以在  $O(n \log n + I \log n)$  时间内，使用  $O(n)$  空间，报告出  $S$  中各线段之间的所有交点，以及与每个交点相关的所有线段。其中， $I$  为实际的交点总数

## 2、双向链接边表

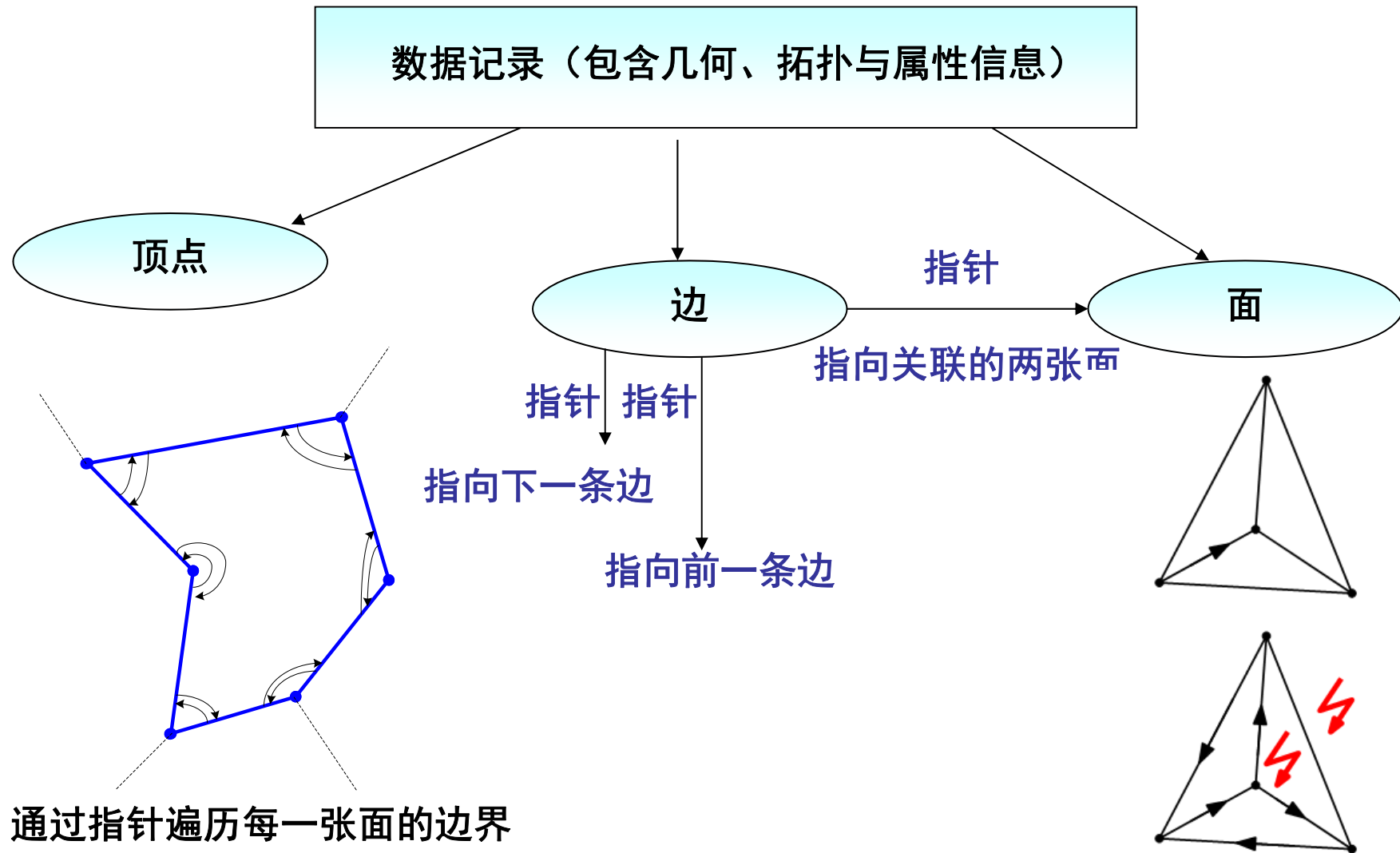
平面嵌入

- 一个子区域划分的复杂度，就是构成该子区域划分的顶点、边和面的总数



## 2、双向链接边表

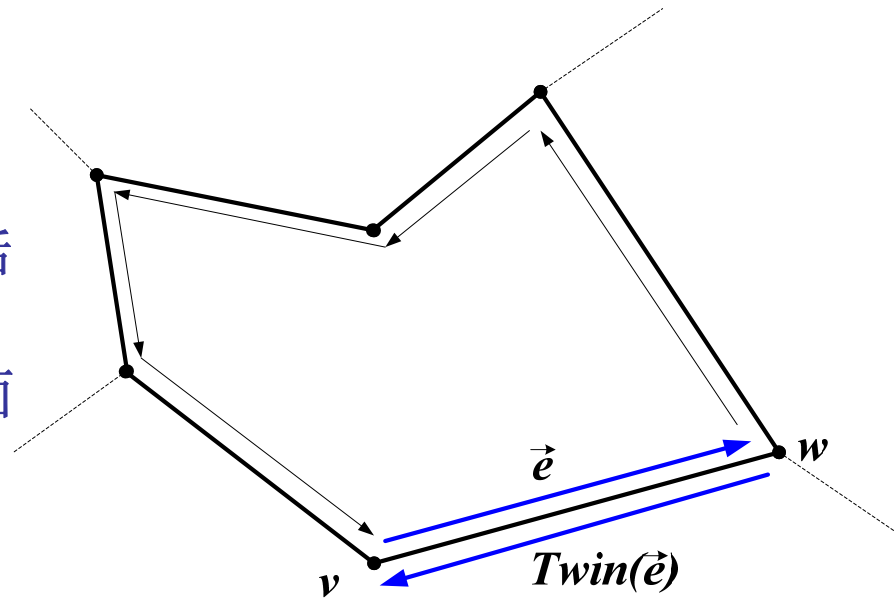
### 双向链接边表——基本思想



## 2、双向链接边表

### 双向链接边表—半边

- 将每条边的两端分别视为一条半边 (half-edge)
  - ✓ 任何一条半边都有唯一的一条后继半边、唯一的一条前驱半边
  - ✓ 每条半边就只隶属于唯一一张面的边界



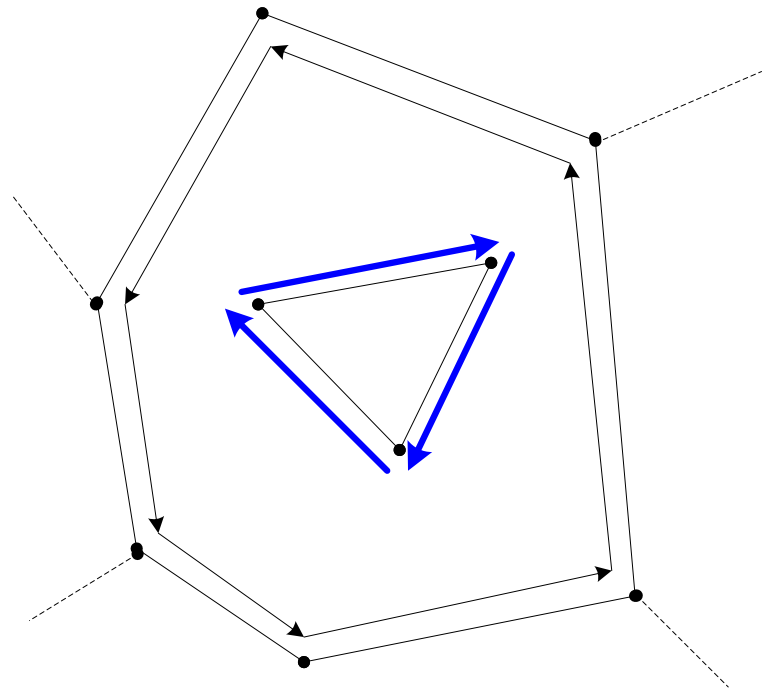
- 每一条边都被分成两条半边——它们互为孪生兄弟 (twin)。在为每一条半边指定后继半边时，总是依照同一原则：后继半边的方向，应该能够沿逆时针方向遍历其对应的面

如果观察这沿着这一方向前行，每条半边所参与围成的那张面，总是位于其左侧

## 2、双向链接边表

### 双向链接边表—空洞

- 对空洞的边界来说，上面所说的性质不成立
- 如果能够在定义半边方向时，使得与之关联的面总在同一侧，就会更加方便。
  - ✓ 若是空洞，就按顺时针方向来遍历其边界。这样，无论是哪张面，对于构成其边界的那些半边来说，该面总是位于其左侧



对于存在空洞的面，仅通过一个指针并不能保证访问到边界上所有的半边

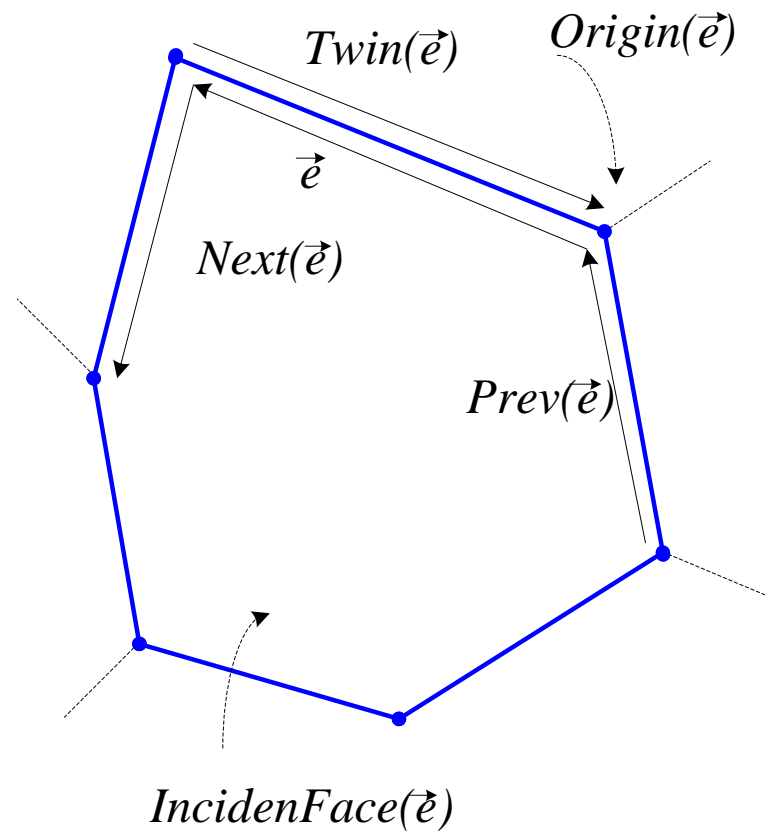


## 2、双向链接边表

### 双向链接边表—数据结构

- 双向链接边表由三组记录构成

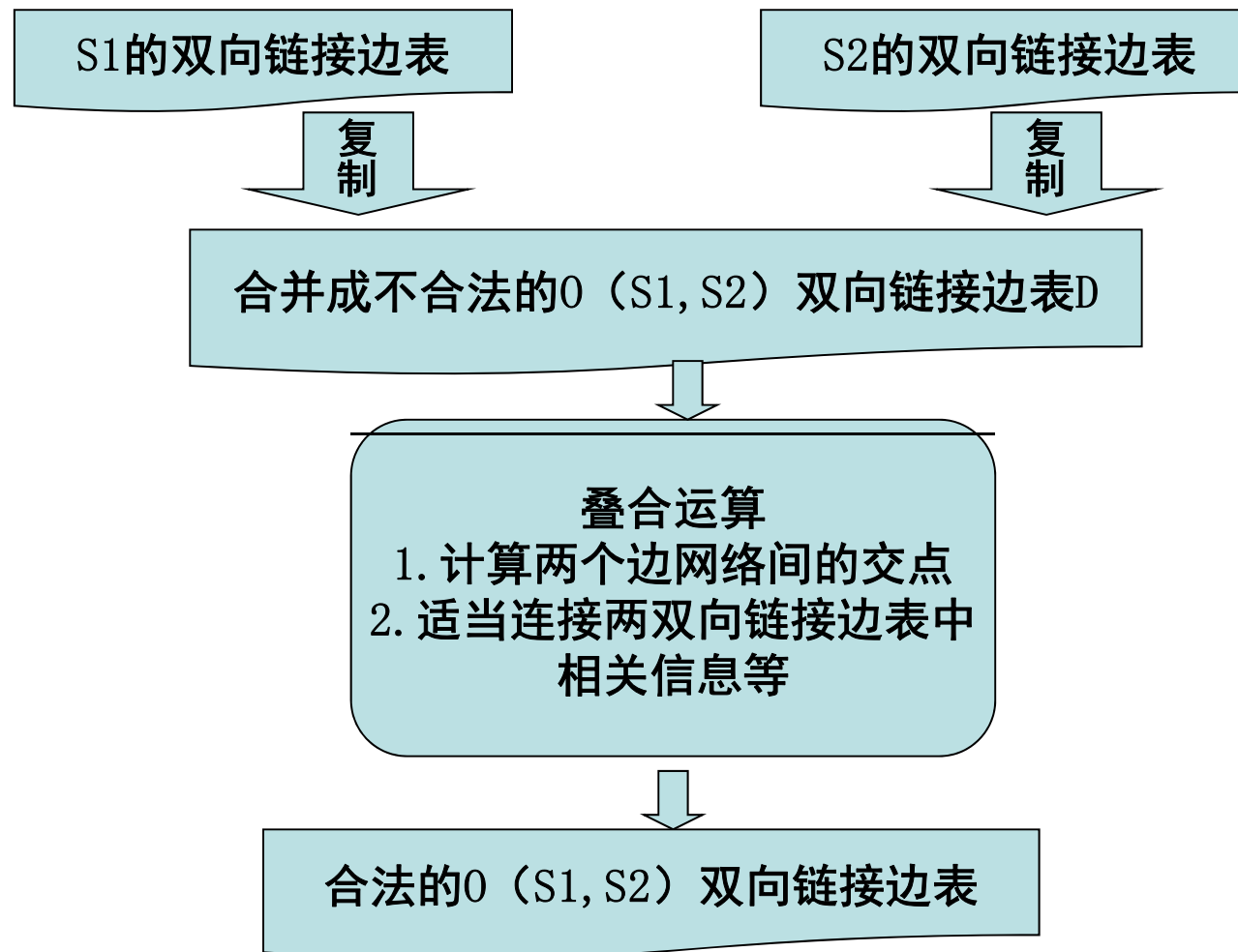
- ✓ 一组对应于顶点
- ✓ 一组对应于面
- ✓ 一组对应于半边



DECL结构的各组成部分

### 3、计算子区域划分的叠合

#### 叠合的运算流程



### 3、计算子区域划分的叠合

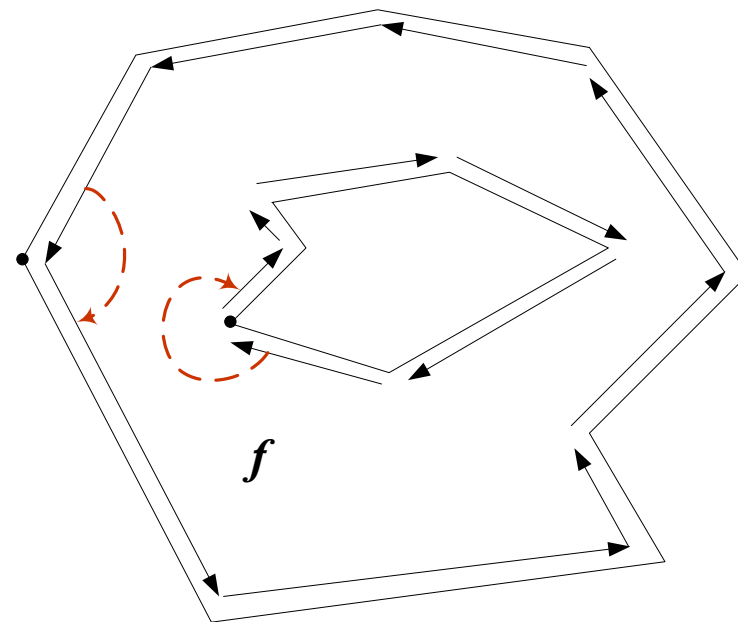
#### 面记录设置的要求

面记录的数目 = 所有外边界的数目+1（无界面）

根据双向链接边表找出边界环

如何确定边界环是面的外边界还是空洞？

- 外边界与空洞边界的判别：在环中找最左端最低的顶点，判断该点的关联的两条半边的夹角：小于 $180^\circ$ 为外边界；大于 $180^\circ$ 为空洞边界。（由边界的方向得出）
- 在每个环上，只有最左端的顶点才具有这个性质



### 3、计算子区域划分的叠合

#### 算法复杂度

**【定理2.6】** 给定任意平面子区域划分 $S_1$ 和 $S_2$ ，其复杂度 分别为 $n_1$ 和 $n_2$ ，令 $n=n_1+n_2$ 。则可以在 $O(n\log n+k\log n)$ 时间内计算出 $S_1$ 与 $S_2$ 的叠合，其中 $k$ 为叠合结果的复杂度

# 第三讲：多边形三角剖分—画廊看守

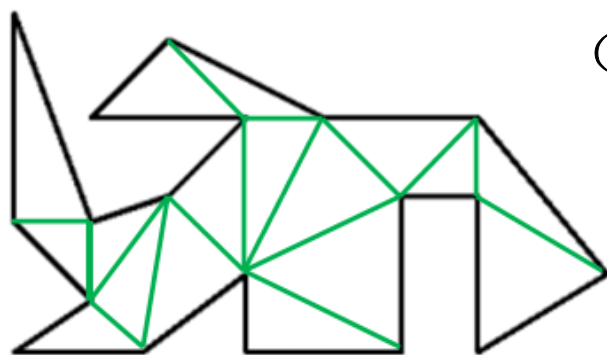
- 1、看守与三角剖分
- 2、多边形的单调块划分
- 3、单调多边形的三角剖分

## 3.1 看守与三角剖分

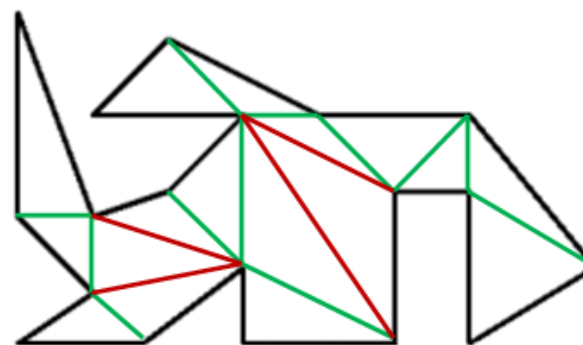
一个简单多边形的三角剖分不是唯一的



(a)



(b)

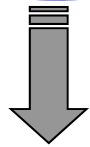


(c)

还存在很多种

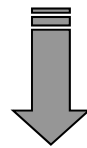
## 3.1 看守与三角剖分

综上所述：



结论：

- 任何简单多边形都存在（至少）一个三角剖分；若其顶点数目为 $n$ ，则它的每个三角剖分都恰好包含 $n-2$  个三角形
- 包含 $n$ 个顶点的任一简单多边形，为每个三角形配备一台摄像机，就可用 $n-2$  台摄像机来看守

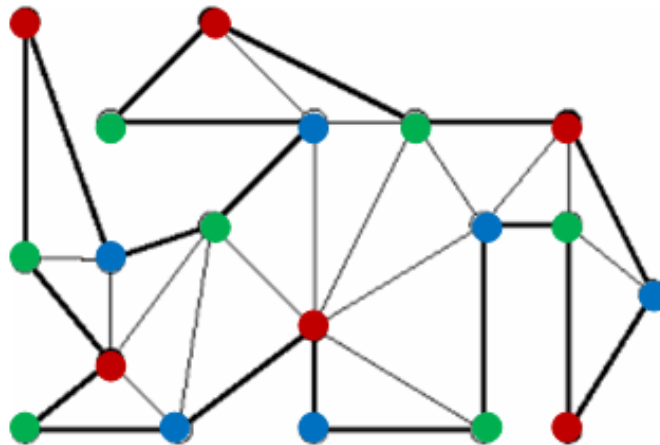


如何减少摄像机的数目？

## 3.1 看守与三角剖分

### 顶点染色

- 关于子集R：可以使用红、绿、蓝三元色，给P的所有顶点染色
- 染色方案须满足：由任何边或对角线联接的两顶点，所染的颜色不能相同，称作“对经过三角剖分后的多边形的3—染色 (3-coloring)”



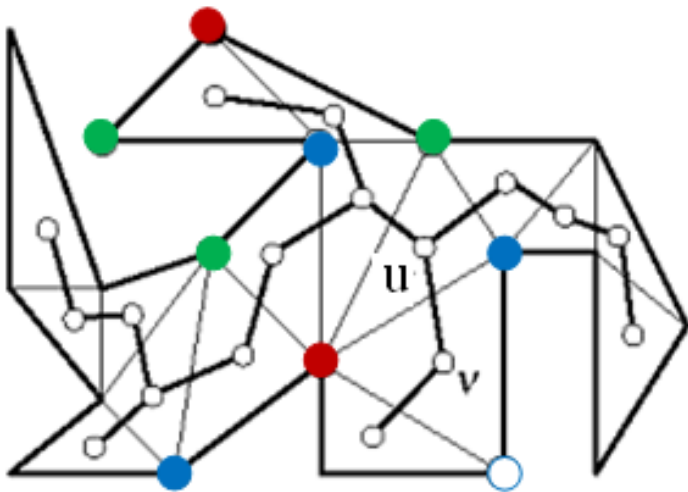


## 3.1 看守与三角剖分



### 3—染色方案是否总是存在？

- 将“TP的对偶图”记之为 $G(TP)$ 。对应于TP中的每个三角形， $G(TP)$ 都有一个顶点。顶点 $v$ 、 $u$ 处对应的三角形记作 $t(v)$ 、 $t(u)$ 。若 $t(v)$ 与 $t(u)$ 共用一条对角线，则在 $v$ 和 $u$ 之间就设置一条弧



- $G(TP)$ 中的各条弧与TP中的各条对角线对应。任一对角线都会将 $P$ 一分为二
- 因此， $G(TP)$ 必然是一棵树。只要对该图进行一次（深度优先）**遍历**（traverse），就可以得到一种3-染色的方案

## 3.1 看守与三角剖分

- 以上就得出组合几何学（combinatorial geometry）的一个经典结果——艺术画廊定理（art gallery theorem）：

**【定理3.2】** 包含 $n$ 个顶点的任何简单多边形，只需（放置在适当位置的） $n/3$ 台摄像机就能保证：其中任何一点都可见于至少一台摄像机。有的时候，的确需要这样多台摄像机

## 3.2 多边形的单调块划分

### “单调块 (monotone piece)” 划分

P的单调块划分比凸块划分容易的多！

- 一条简单多边形称为“关于某条直线 $l$ 单调”，如果对任何一条垂直于 $l$ 的直线 $l'$ ，其与多边形的交都是连通的

相交的结果

一条线段

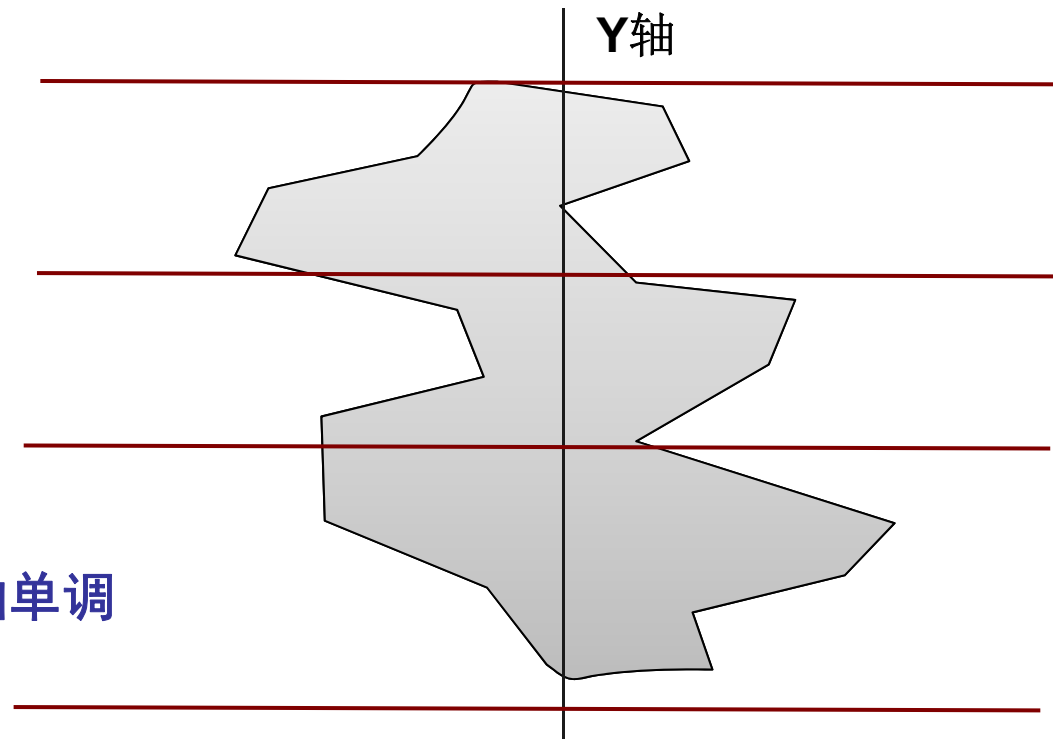
一个点

空集

## 3.2 多边形的单调块划分

### “单调块 (monotone piece)” 划分

- Y-单调的多边形的一个特征：在沿着多边形的左（右）边界，从最高顶点走向最低顶点的过程中，我们始终都是朝下方（或者水平）运动，而绝不会向上

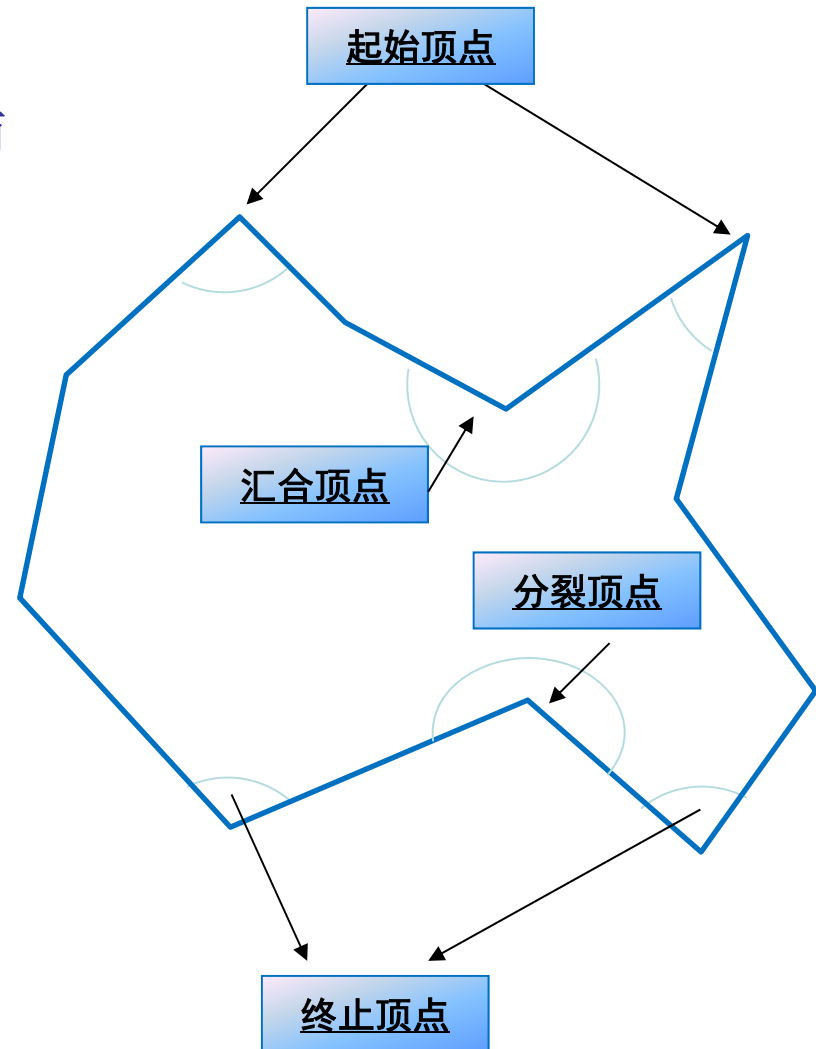


多边形关于Y轴单调

## 3.2 多边形的单调块划分

### P的顶点分类

- 起始顶点 (start vertex) : 与它相邻的两个顶点高度都比它低, 而且在v处的内角小于 $\pi$
- 分裂顶点 (split vertex) : 与它相邻的两个顶点高度都比它低, 而且在v处的内角大于 $\pi$
- 终止顶点 (end vertex) : 与它相邻的两个顶点高度都比它高, 而且在v处的内角小于 $\pi$
- 汇合顶点 (merge vertex) : 与它相邻的两个顶点高度都比它高, 而且在v处的内角大于 $\pi$
- 其它为普通顶点

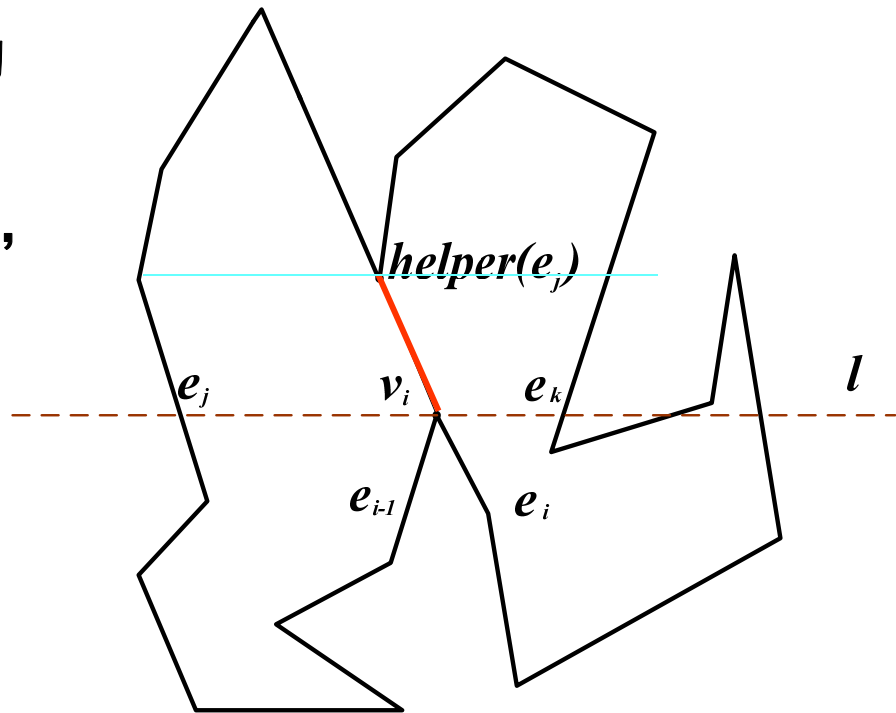


## 3.2 多边形的单调块划分

### 分裂顶点的处理

- 沿当前扫描线，令位于 $v_i$ 的左侧、与之相邻的那条边为 $e_j$ ；令位于 $v_i$ 的右侧、与之相邻的那条边为 $e_k$
- 考虑介于 $e_j$ 和 $e_k$ 、位于 $v_i$ 上方的顶点，连接对角线
  - ✓ 若上方至少存在一个顶点，则将其最低的那个与 $v_i$ 连接起来
  - ✓ 若上方不存在顶点，则将与 $v_i$ 与 $e_j$ 或 $e_k$ 的上端点连接起来

将与 $v_i$ 连接的顶点称为 $\text{helper}(e_j)$



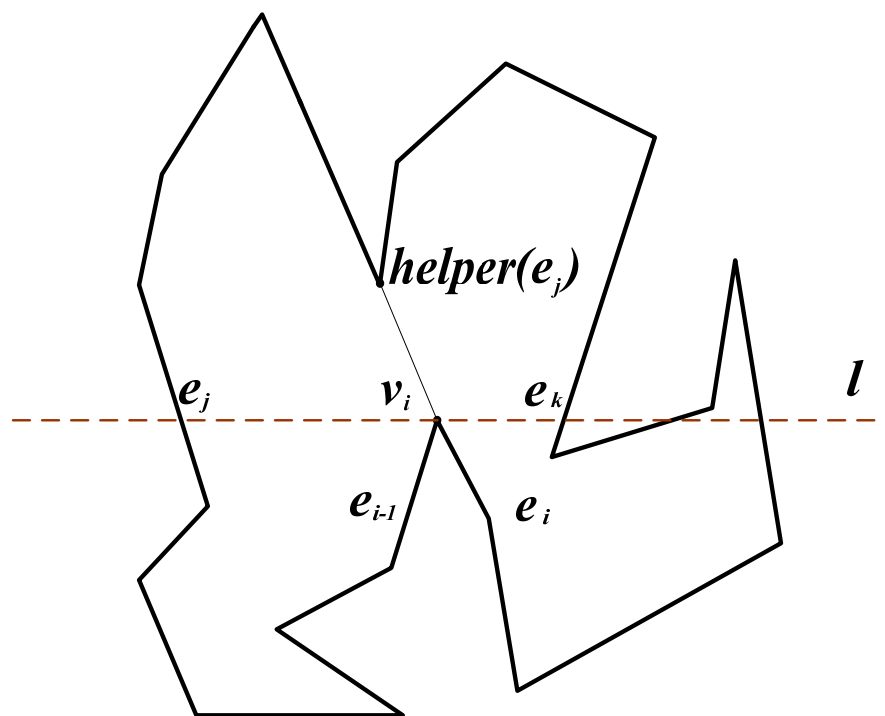
确定事件点

找到临边助手

连接顶点与助手

## 3.2 多边形的单调块划分

$\text{helper}(e_j)$ 应该是“在位于扫描线上方、通过一条完全落在P内部的水平线段与 $e_j$ 相联的那些顶点中，高度最低的那个顶点”



## 3.2 多边形的单调块划分

### 汇合顶点的处理



扫面线下面的顶点未访问到，如何向下引入对角线？

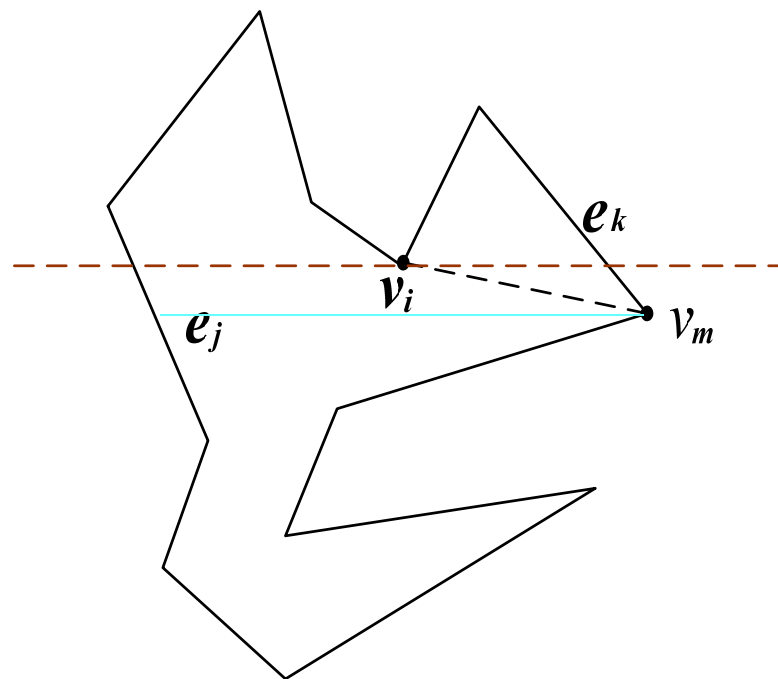
将 $v_i$ 记做 $\text{helper}(e_j)$



向下扫描，找到新的临边  
助手 $\text{helper}(e_j)$ ，记做 $v_m$



连接 $v_i$ 与 $v_m$





## 3.2 多边形的单调块划分

### 算法复杂度

一棵完全二叉树的存储结构

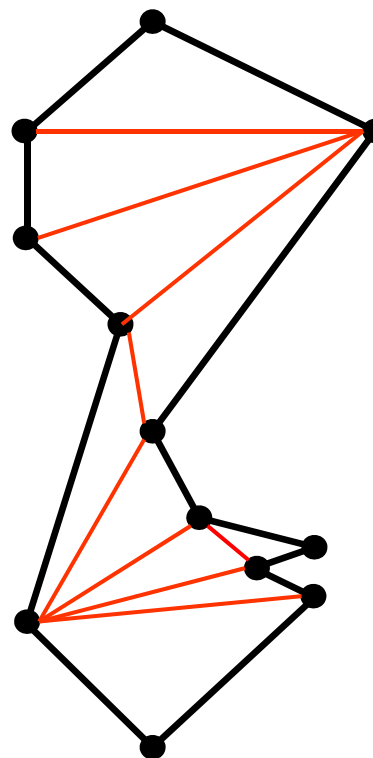
- 在确定顶点的优先度时，可以采用堆排序，每选出一个顶点的时间复杂度是 $O(\log n)$ ， $n$ 个点构成优先队列 $Z$ 的时间复杂度是 $O(n \log n)$
- 在扫描过程中，每次处理一个事件点，都只需要对 $Z$ 操作一次，时间复杂度为 $O(1)$ ；而对二分查找树的查找和更新的操作需时 $O(\log n)$ ；由于一共有 $n$ 个点，所以总费时 $O(n \log n)$
- 在 $Z$ 中，每个顶点至多被存储一次；在状态结构 $T$ 中，每条边至多存储一次，空间复杂度为 $O(n)$

【定理3.6】使用 $O(n)$ 的存储空间，可以在 $O(n \log n)$ 时间内将包含 $n$ 个顶点的任何简单多边形分解为多个 $y$ 单调的子块

## 3.3 单调多边形的三角剖分

### 三角剖分策略

- 算法策略：从最高顶点开始，沿着P的（左、右）两条边界链走向最低点，在此过程中引入对角线完成三角剖分
- 按y坐标递减的次序处理各个顶点。若y坐标相等则从左到右处理



贪婪算法 (greedy algorithm)

## 3.3 单调多边形的三角剖分

### 数据结构

- 初始化一个空栈S作为辅助数据结构，在算法求解过程中存放在P中已被发现、却任然可以生出对角线的那些顶点

顶点处理原则：

尽可能的在当前顶点与栈中的各个顶点之间引入对角线

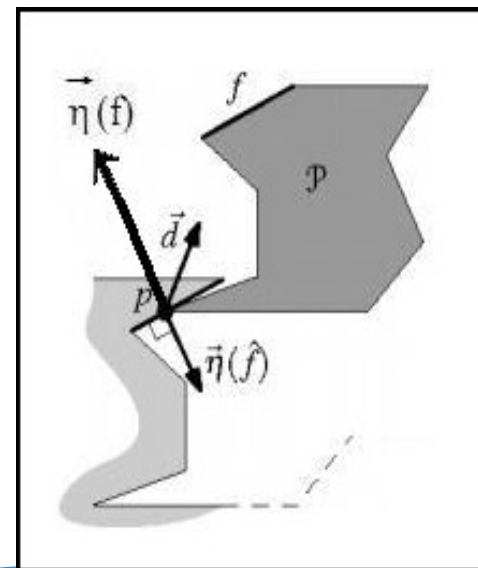
# 第四讲：线性规划—铸模制造

- 1、铸造中的几何
- 2、半平面求交
- 3、递增式线性规划
- 4、随机线性规划

## 4.1 铸模中的几何

将P从铸模中取出的必要条件

抽取方向  $\vec{d}$  与  $f$  的外法矢  $\vec{\eta}(f)$  夹角至少为  $90^\circ$



引理

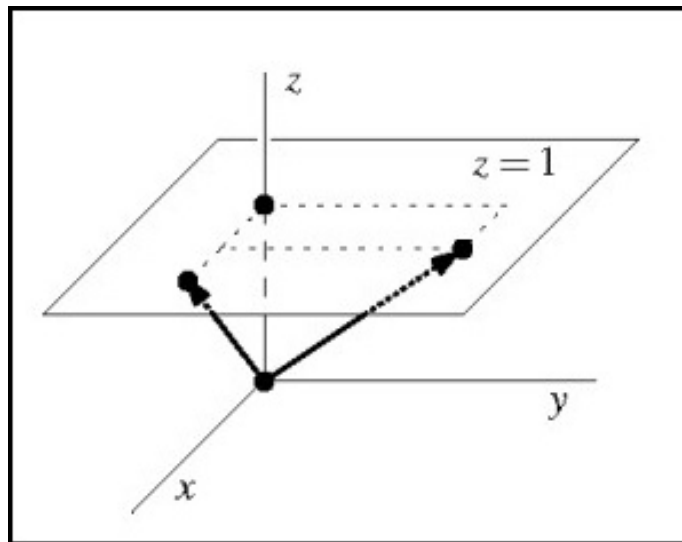
沿着某个方向 通过一次平移，多面体能够从其铸模中取出来，当且仅当相对于P的每一张普通面的外法矢与  $\vec{d}$  所成的角度都至少为  $90^\circ$

目标： 找出一个特定的方向，使之相对于P上任何一张普通平面的外法矢所成的夹角至少为  $90^\circ$

## 4.1 铸模中的几何

### $Z=1$ 平面的方向表示

- 三维空间中任何一个 $Z$ 分量为正的方向（起始于原点），都可以表示为平面 $z=1$ 上的一个点

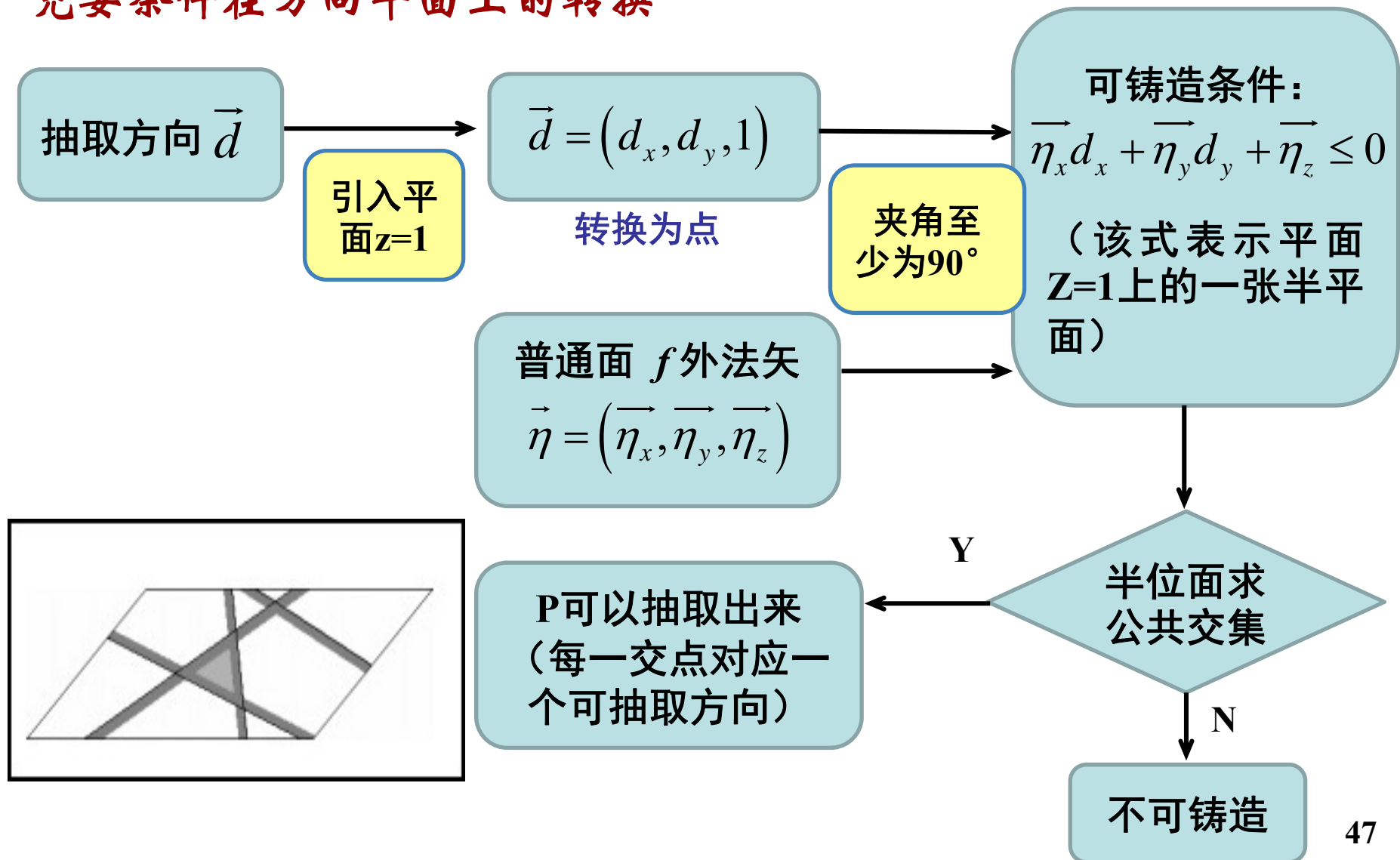


点  $(x, y, 1)$  表示与向量  
 $(x, y, 1)$  对应的方向

- 反之，每一个 $Z$ 分量为正的方向，都可以由该平面上的某个点唯一确定

# 4.1 铸模中的几何

## 充要条件在方向平面上的转换



## 4.2 半平面求交

### 半平面求交问题描述

- 任给双变量线性约束条件集  $H=\{h_1, h_2, \dots, h_n\}$ ，其中约束条件式如下：

$$a_i x + b_i y \leq c_i$$

- 从几何角度分析，每个约束条件都可理解为  $R^2$  空间中的一张**闭的**半平面，其边界为直线  $a_i x + b_i y = c_i$



找出满足  $n$  个约束条件的所有点  $(x, y) \in R^2$

一般性问题



## 4.2 半平面求交

### 一个分治式半平面求交算法

- 分治算法的基本思想是将一个规模为N的问题分解为K个规模较小的子问题，这些子问题相互独立且与原问题性质相同。求出子问题的解，就可得到原问题的解

#### IntersectHalfPlanes(H)

输入：  
由平面上 n  
张半平面组  
成的一个集  
合 H

```
1.  if (card(H) == 1)
2.      then C ← H 中唯一的那张半平面 h
3.      else 将 H 分成两个子集 H1 和 H2, 大小分别为  $\lceil \frac{n}{2} \rceil$  和  $\lfloor \frac{n}{2} \rfloor$ 
4.          C1 ← INTERSECTHALFPLANES(H1)
5.          C2 ← INTERSECTHALFPLANES(H2)
6.          C ← IntersectConvexRegions(C1, C2)
```

输出：  
凸多边形  
区域

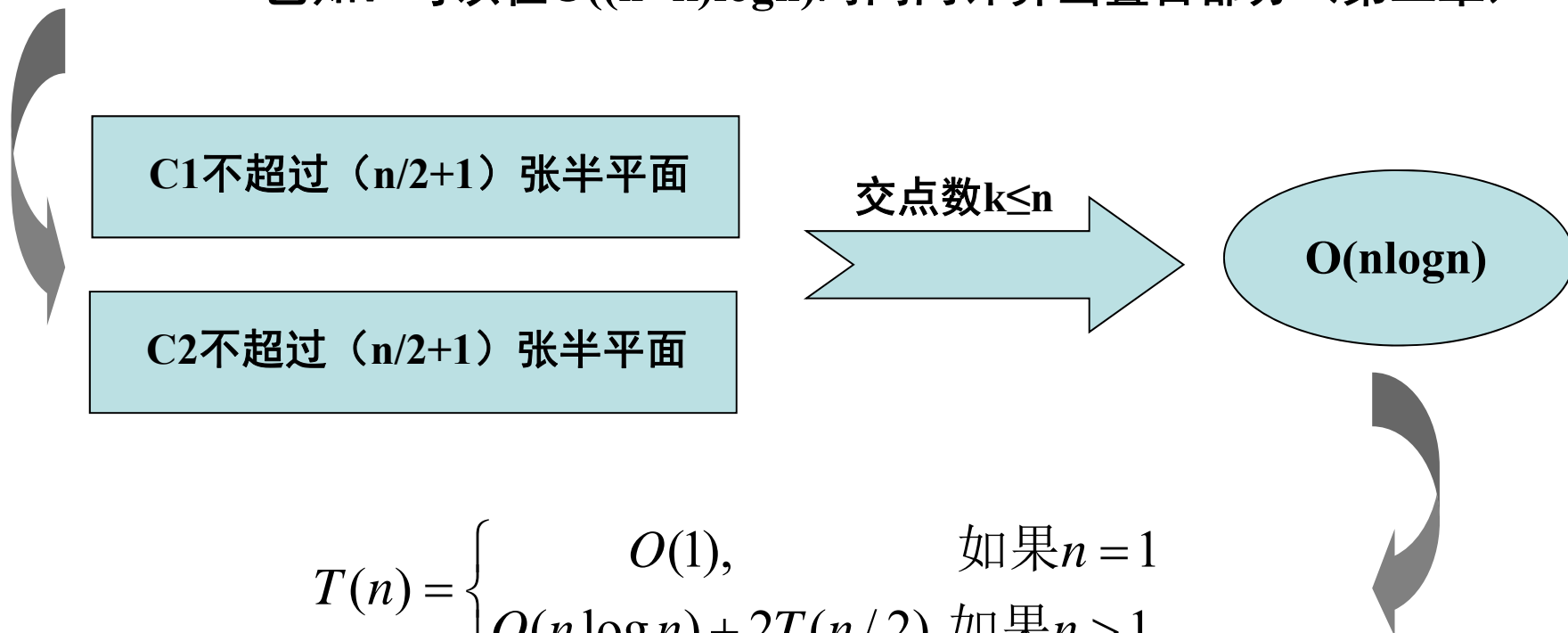
$$C := \bigcap_{h \in H} h$$

计算两个凸多边形  
区域的交集

## 4.2 半平面求交

### 算法复杂度

- 已知：可以在 $O((n+k)\log n)$ 时间内计算出叠合部分（第二章）



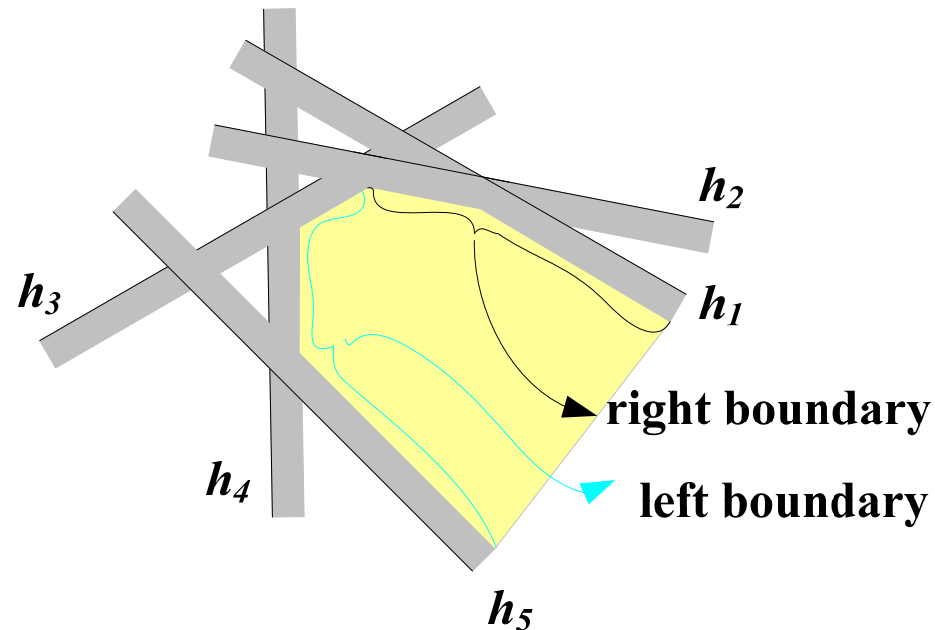
$$T(n) = \begin{cases} O(1), & \text{如果 } n = 1 \\ O(n \log n) + 2T(n/2), & \text{如果 } n > 1 \end{cases}$$

解为 $O(n \log^2 n)$ ，但算法中多边形区域都是凸的，因此存在进一步优化的可能

## 4.2 半平面求交

### 凸多边形区域的表示

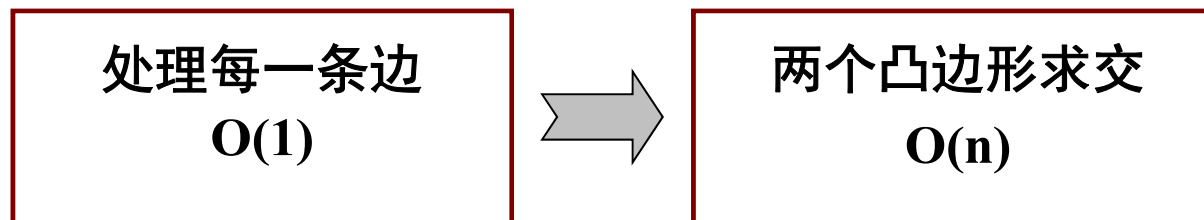
- 将集合H构成的凸多边形区域C分为左右两部分，存为两个有序表，分别记作 $L_{\text{left}}(C)$ 和 $L_{\text{right}}(C)$
- 若水平边从上方围住C，则归为左边界
- 若水平边从下方围住C，则归为右边界




$$\begin{cases} L_{\text{left}}(C) = h_3, h_4, h_5 \\ L_{\text{right}}(C) = h_2, h_1 \end{cases}$$

## 4.2 半平面求交

算法复杂度



**【定理4.3】** 平面上任意两个凸多边形的交集，都可以在 $O(n)$ 时间内计算出来


$$T(n) = \begin{cases} O(1), & \text{如果 } n = 1 \\ O(n) + 2T(n/2), & \text{如果 } n > 1 \end{cases}$$

**【推论4.4】** 给定平面上一共 $n$ 张半平面，可以使用线性的空间，在 $O(n \log n)$ 时间内计算出其公共交集

## 4.3 递增式线性规划

### 线性规划问题的表述

$$a_{1,1}x_1 + \cdots + a_{1,d}x_d \leq b_1$$

$$a_{2,1}x_1 + \cdots + a_{2,d}x_d \leq b_2$$

$\vdots$

$$a_{n,1}x_1 + \cdots + a_{n,d}x_d \leq b_n$$

$$\text{MAX}(c_1x_1 + c_2x_2 + \cdots + c_dx_d)$$

约束条件:

目标函数:

✓ 问题输入:  $c_i, a_{ij}, b_i$

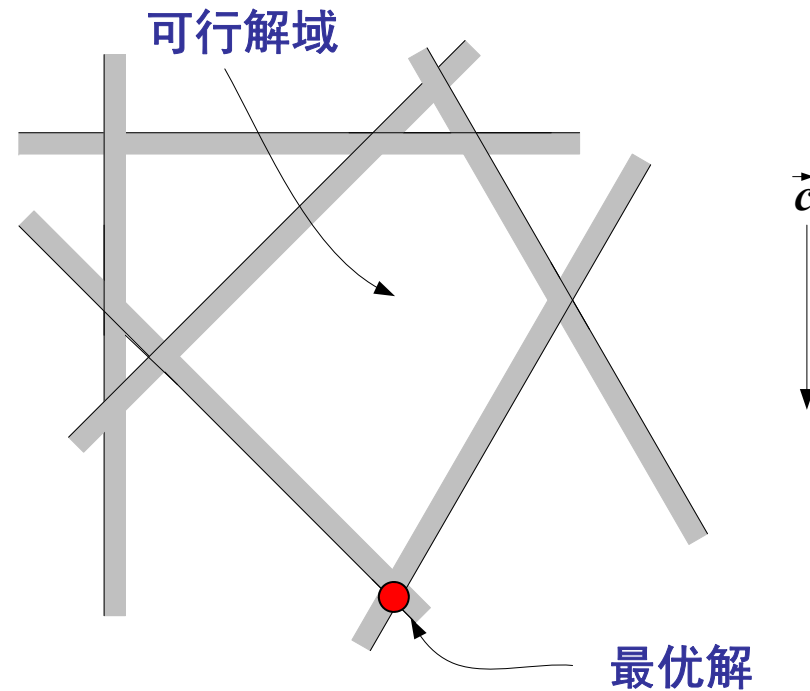
✓ 变量个数 $d$ 称为线性规划为题的维数  
(dimension of the linear program)

## 4.3 递增式线性规划

### 线性规划问题的表述

- 将目标函数视作 $\mathbb{R}^d$ 空间中的某个方向，能够使函数极大化，即延  
找到极值点  
 $\vec{c} = (c_1, \dots, c_d)$


将  $\vec{c}$  方向上的目标函数记为  $f_{\vec{c}}$



## 4.3 递增式线性规划

### 递增式策略处理的线性规划问题

- 将半平面依次编号为 $h_1, h_2, \dots, h_n$
- 前 $i$ 个约束条件附加两个约束条件，构成集合 $H_i$ ，其对应的可行解域为 $C_i$


$$\begin{cases} H_i = \{m_1, m_2, h_1, h_2, \dots, h_n\} \\ C_i = m_1 \cap m_2 \cap h_1 \cap h_2 \cap \dots \cap h_n \end{cases}$$

若对 $i$ 有  $C_i = \emptyset$

则对任何 $j \geq i$ ,  
都有 $\emptyset$

算法终止

## 4.3 递增式线性规划

### 递增式策略处理的线性规划问题



在引入下一张半平面 $h_i$ 时，最优解顶点将会如何变化？

- 设 $1 \leq i \leq n$ ，解域 $C_i$ 中的最优解为 $v_i$ ，则有：

① 若 $v_{i-1} \in h_i$ ，则  $v_i = v_{i-1}$

即若最优点 $v_{i-1}$ 位于新引入的半平面中 $h_i$ 中，则最优点位置不变

② 若  $v_{i-1} \notin h_i$ ，则要么  $C_i = \emptyset$ ，要么  $v_i = l_i$ （其中 $l_i$ 为 $h_i$ 的边界线）

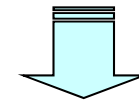
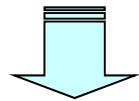
即若最优点 $v_{i-1}$ 不在新引入的半平面中 $h_i$ 中，则新的最优点要么不存在，要么位于 $h_i$ 的边界线上



## 4.4 随机线性规划

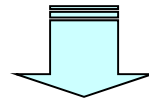
### 随机次序的引入

- 在问题解决之初，没有任何“好”的方法可以预先确定一个“好”的次序
- 引入半平面的次序，不会改变最终的最优解顶点，但会影响算法运行时间



运气

所以我们应该寻找某种好的次序，以保证运行的时间性能足够好

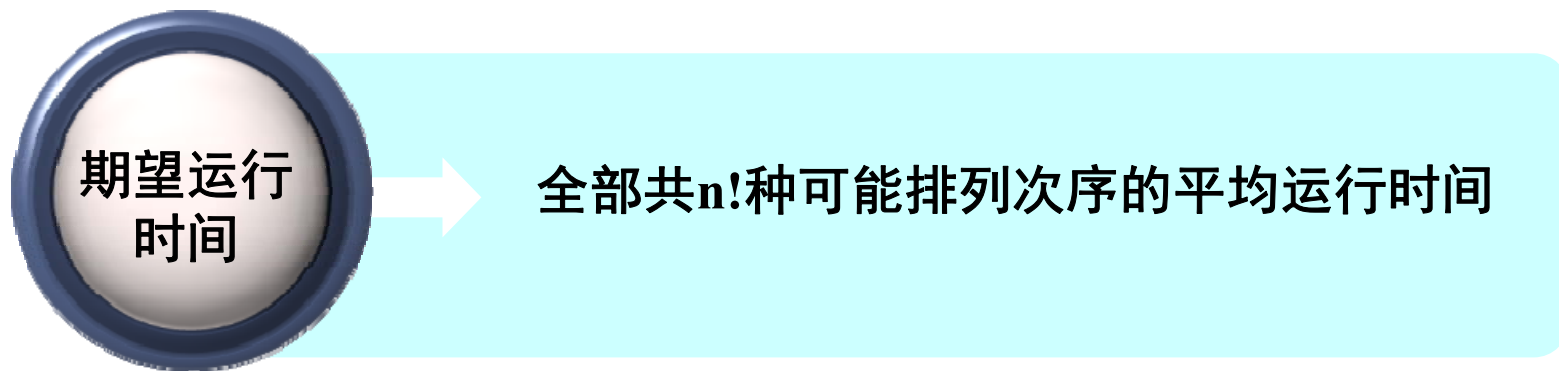


- 我们可以采取一种非常简单的方法，直接采用H的一种随机次序，这就是本节的研究内容——随机线性规划

## 4.4 随机线性规划

### 随机算法复杂度

- $n$  个对象可能的排列共有 $n!$ 种，算法也就相应地有 $n!$ 种执行的方式，而每一种方式也各有其不同的运行时间



**【引理4.8】**任一包含 $n$ 个约束条件的二维线性规划问题，都可以在 $O(n)$ 的期望运行时间内得到解答；而且，所需要的空间在最坏情况下也不会超过线性规模

# 第五讲：正交区域查找—数据库查询

1、一维区域查找

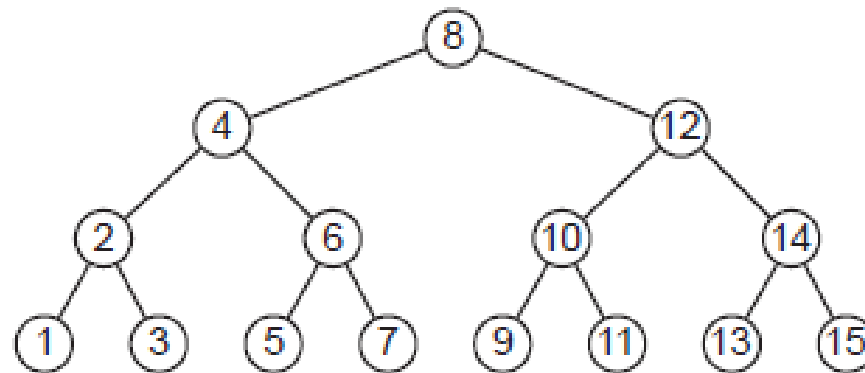
2、*kd*-树

3、区域树

# 5.1 一维区域查找

## 二分查找树

- 树中的叶子分别存储P中的各点
- 树中的内部节点存储划分的数值，用来引导查找
  - 若内部节点 $v$ 的划分值为 $x_v$ ，假设：
    - ✓  $v$ 的左子树中存储了坐标不超过 $x_v$ 的所有点
    - ✓  $v$ 的右子树存储了坐标严格大于 $x_v$ 的所有点



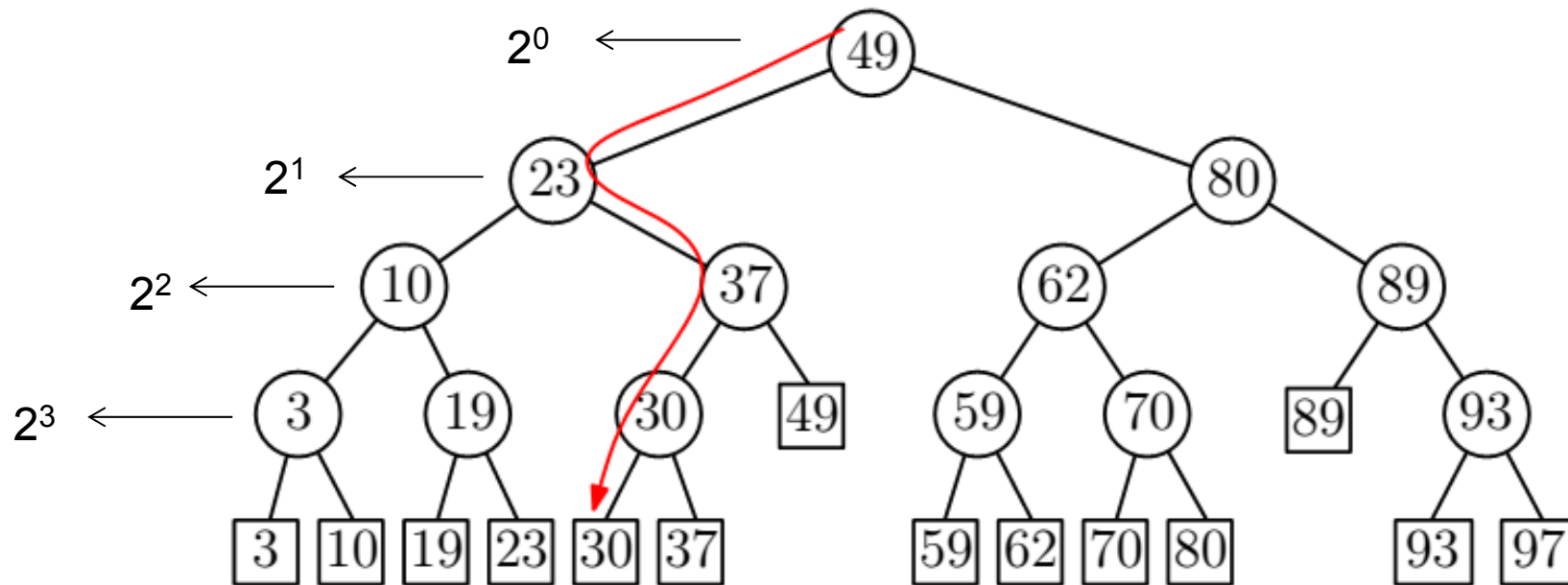
# 5.1 一维区域查找

## 二分查找树的形成过程

Suppose  $2^k = n$

$$\Rightarrow k = \log_2(n)$$

$$\Rightarrow k = O(\log n)$$

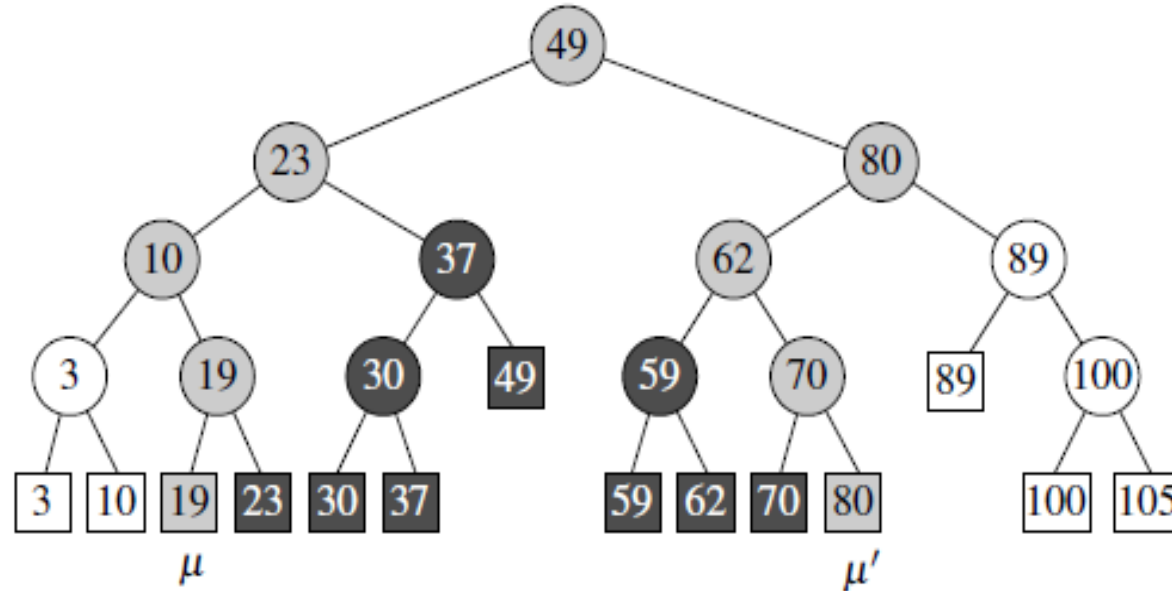


- The height of a tree is the number of nodes on its longest branch (a path from the root to a leaf).

# 5.1 一维区域查找

## 一维区域查找策略

- 在平衡二叉树中分别查找 $x$ 和 $x'$ ，设两次查找分别终止于叶子 $\mu$ 和 $\mu'$ 。于是，位于区间 $[x : x']$ 之内的点，就对应于介于 $\mu$ 和 $\mu'$ 之间的那些叶子，可能还要加上 $\mu$ 或 $\mu'$ 本身



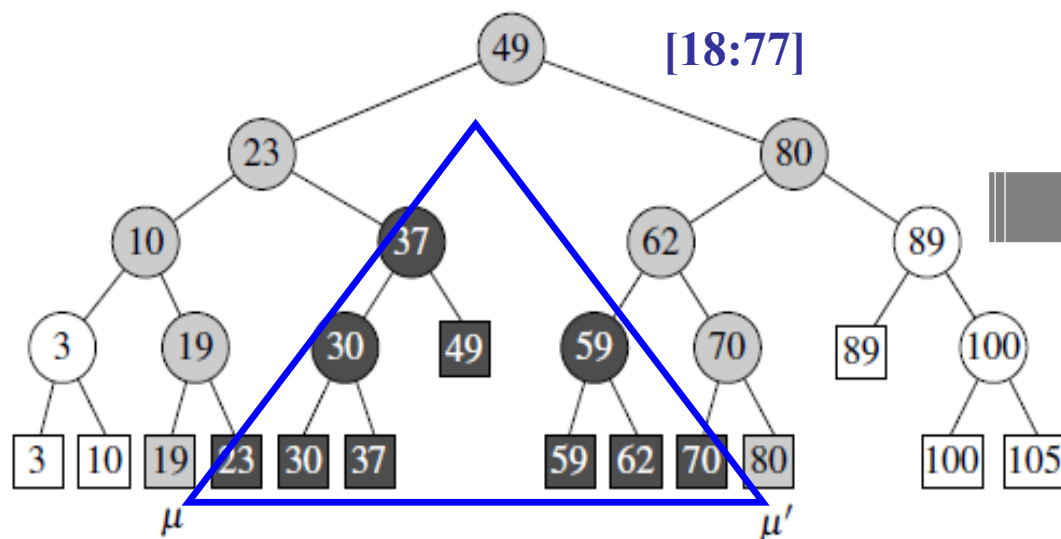
# 5.1 一维区域查找

## 一维区域查找策略



如何找出 $\mu$ 或 $\mu'$ 之间的叶子？

- **观察1:** 对应于 $\mu$ 或 $\mu'$ 两条查找路径之间存在一些子树，需要找出的叶子都来自于某棵子树（深灰色为查找子树，查找路径上顶点为深灰色）
- **观察2:** 查找过程中选出的每一个子树，都以两条查找路径之间的某个节点 $v$ 为根

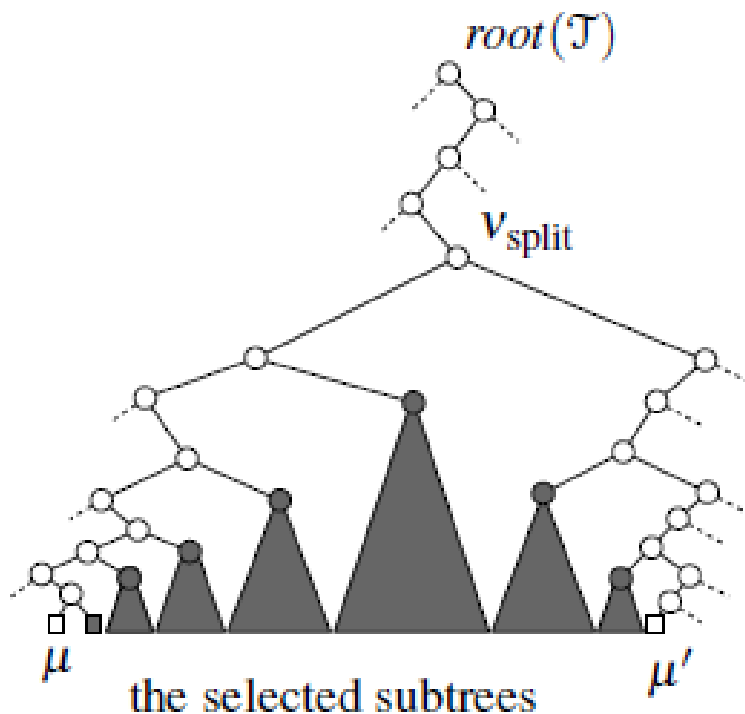


查找的子树

首先需要确定与 $x$ 和 $x'$ 对应的两条查找路径开始分叉的位置，记为 $v_{split}$

# 5.1 一维区域查找

## 点枚举思路



- 从  $v_{split}$  的确定出发，分别  $x$  和  $x'$  对应的查找路径前进
  - ✓ 每向左前进一步，就枚举出该处右子树中的所有叶子
  - ✓ 每向右前进一步，就枚举出该处左子树中的所有叶子
- 最后，检查一下两条查找路径终点处的叶子，它们对应的点有可能位于区间  $[x:x']$  之内，也可能位于其外

**REPORTSUBTREE**子程序：给定以某个节点为根的一棵子树，该子程序通过遍历，报告出所有叶子对应的点



# 5.1 一维区域查找

## 算法复杂度

- 采用平衡二分查找树，占用 $O(n)$ 空间，在 $O(n\log n)$ 时间内构造出来
  - 查询时间 $O(k+\log n)$
- ✓ ReportSubtree调用所需时间线性正比于报告出来的点数，所需时间为 $O(k)$
- ✓  $x$ 和 $x'$ 对应的查找路径长度为 $O(\log n)$

**【定理5.2】** 给定由一维空间中任意 $n$ 个点构成的集合 $P$ 。可以使用 $O(n)$ 空间，在 $O(n\log n)$ 时间内构造一棵平衡二分查找树以存储 $P$ 。这样，可以在 $O(k+\log n)$ 时间内查找出任何区间内的所有点（其中， $k$ 是实际被查找出来的点数）

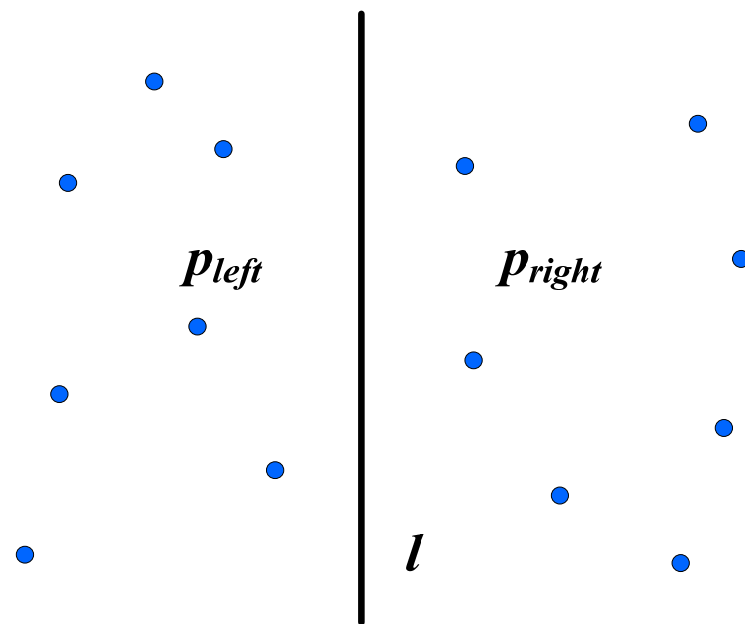
## 5.2 *kd*-树

### 二分查找树的定义

- 在二维情况下，每个点都拥有两个基本的数值： $x$ 坐标和 $y$ 坐标。因此，首先沿 $x$ 坐标方向做一次划分，然后沿 $y$ 方向做一次，接着再次沿 $x$ 方向划分，如此下去（递归思想）

- 这一过程可以定义如下：

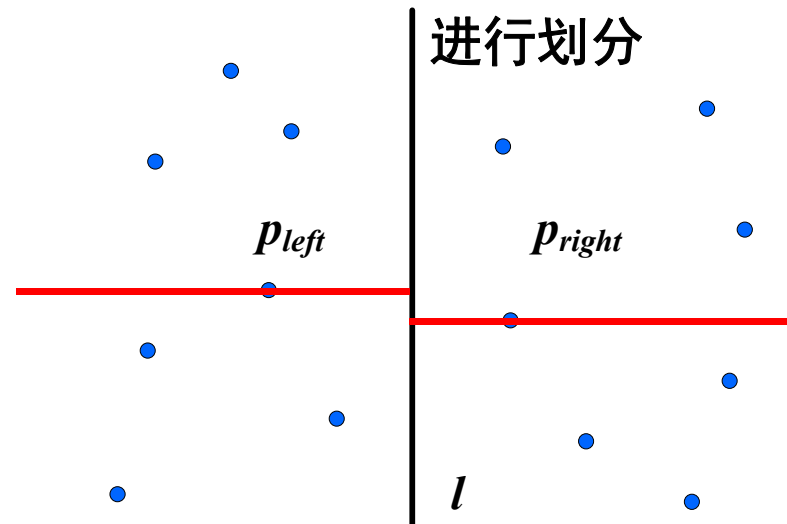
- ✓ 首先，在根节点处，通过一条垂线 $l$ 将集合 $P$ 划分为大小接近的（左、右）两个子集
- ✓ 该分割线存储于根节点处。位于分割线左侧的那个小子集记作 $P_{\text{left}}$ ，存储于左子树中；位于分割线右侧的那个小子集记作 $P_{\text{right}}$ ，存储于右子树中



## 5.2 *kd*-树

### 二分查找树的定义

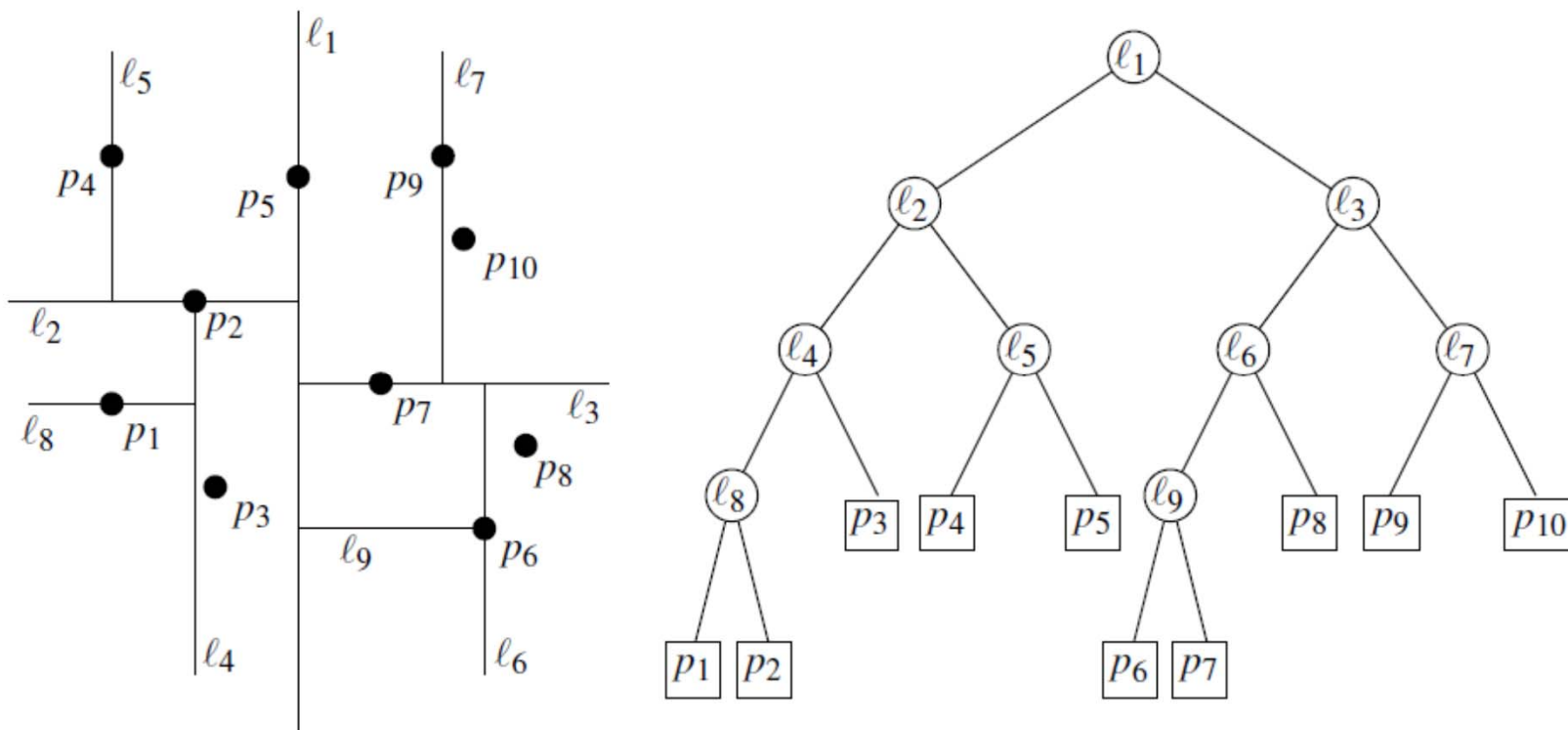
- 在根节点的左孩子处，继续通过一条水平线，将 $P_{\text{left}}$ 划分为（上、下）两个子集：
  - ✓ 位于该分割线以下或者落于其上的那些点，被存储于该左孩子的左子树中；而位于分割线以上的那些点，则被存储于右子树中。该左孩子将记录下水平分割线的位置
- 类似地， $P_{\text{right}}$ 也将被某条水平线划分成两个子集，它们分别被存储于右孩子的左、右子树中。对于根节点的每个孙子，再次通过一条垂线进行划分



## 5.2 *kd*-树

### 二分查找树的定义

- 一般地，对于深度为偶数的节点，使用垂线进行划分；对于深度为奇数的节点，将使用水平线进行划分



## 5.2 kd-树

### kd-树 (k-dimensional tree)

- kd-树(J.L.Bentley,1975)是 $k(k>1)$ 维的二分查找树，是二分查找树在多维空间的扩展，主要用于索引多属性的数据或多维点数据
- kd-树或者是一棵空树，或者是一棵具有下列性质的二叉树：
  - ✓ 若它的左子树不空，则左子树上所有结点的第 $d$ 维的值均小于它根结点的第 $d$ 维的值（其中 $d$ 为根结点的分辨器值）
  - ✓ 若它的右子树不空，则右子树的所有结点的第 $d$ 维的值均大于它根结点的第 $d$ 维的值（其中 $d$ 为根结点的分辨器值）
  - ✓ 左右子树也分别为kd-树

## 5.2 *kd*-树

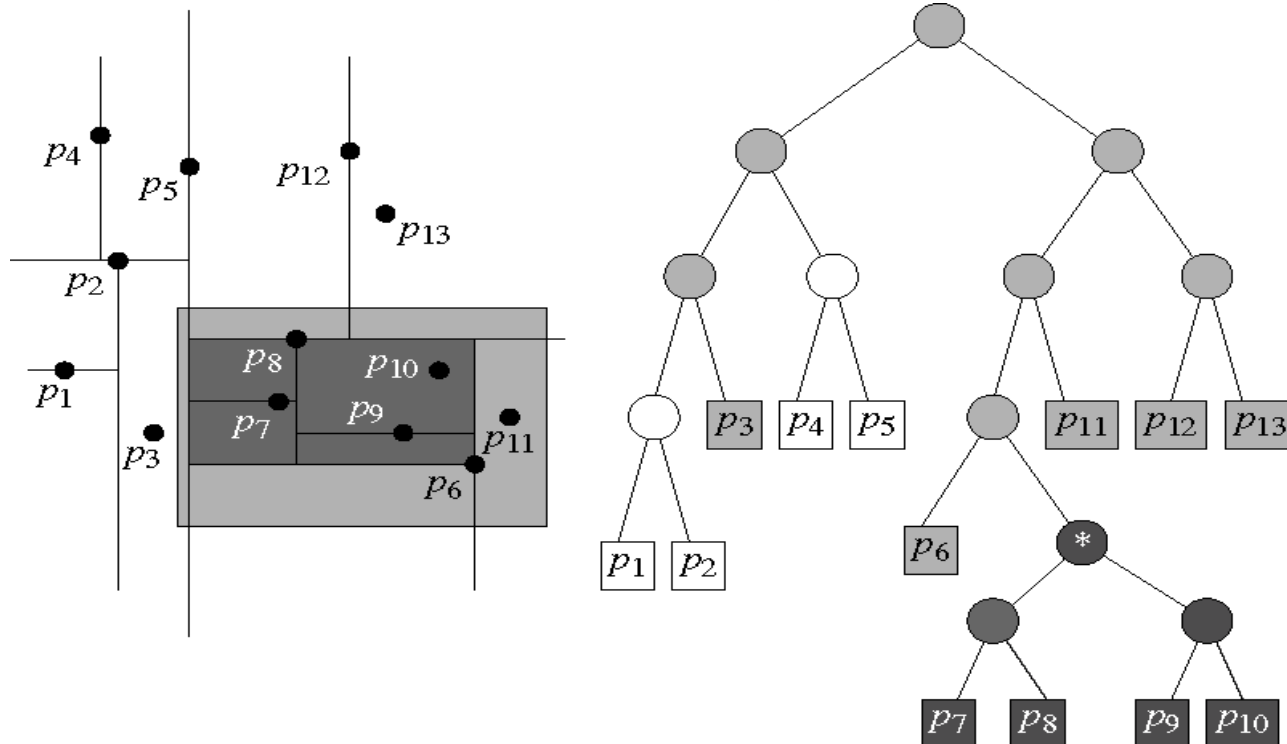
### kd-树的构造算法

- 子程序BuildKDTree (P, depth)有两个输入参数：
  - ✓ 第一个参数就是我们需要为之建立kd-树的点集；初次调用时，它就是集合P 本身
  - ✓ 第二个参数为递归深度，即在递归调用构造子程序时，对应子树根节点的深度。初次调用时，后一参数设置为零。深度很重要，因为深度决定了我们究竟是用垂直线还是水平线进行划分

## 5.2 *kd*-树

### kd-树的查找策略

- 遍历kd-树，只访问对应子区域与待查找矩形相交的节点
- ✓ 若某个区域完全落在查找矩形中，就将其中所用的点报告出来
- ✓ 其它与查找矩形相交的子区域，对其内部的点进行测试，若符合要求再报告出来



## 5.2 *kd*-树

### 算法总结:

- **定理5.5:** 给定由平面上任意 $n$ 个点构成的集合 $P$ , 其对应的 $kd$ -树将占用 $O(n)$ 空间, 并且可以在 $O(n\log n)$ 时间内构造出来, 使用这棵 $kd$ -树, 每次矩形查找所需的时间将不会超过, 其中 $k$ 为实际被报告出来的点数  
 $O(\sqrt{n} + k)$

$n$	$\log n$	$\sqrt{n}$
4	2	2
16	4	4
64	6	8
256	8	16
1024	10	32
4096	12	64
1.000.000	20	1000



## 5.2 *kd*-树

### 小结与分析

- *kd*-树是为索引空间点或多属性数据而提出的
- *kd*-树是二叉查找树在多维空间的扩展。对于精确的点匹配查找，它继承了二叉查找树的优点

## 5.3 区域树

### 区域树 (Range Tree)

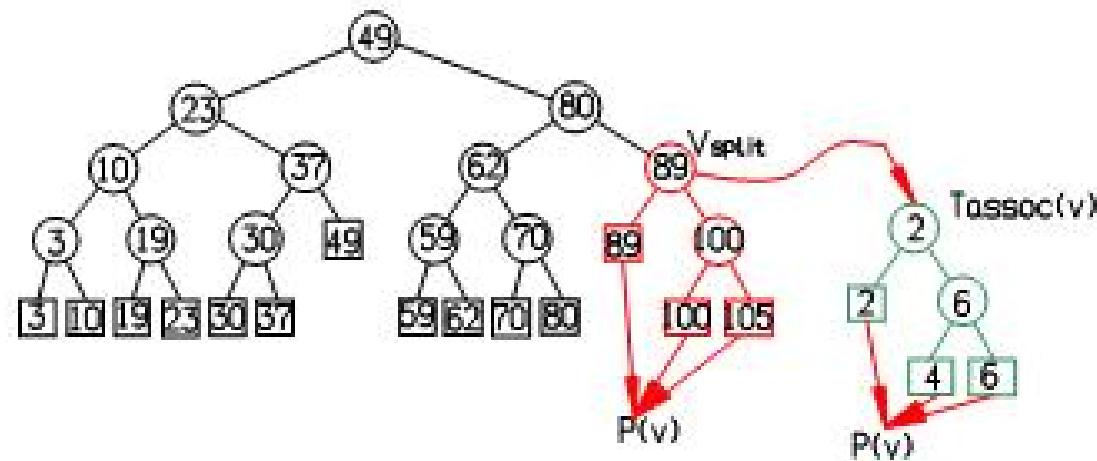
- 主树 (main tree) 是一棵平衡二分查找树  $T$ ，按照  $P$  中各点的  $x$  坐标，将它们组织起来。
- 对于  $T$  中的每个内部节点或者叶子  $v$ ，再将正则子集  $P(v)$  中的各点按照  $y$  坐标，存储为一棵平衡二分查找树  $T_{assoc(v)}$ 。节点  $v$  拥有一个指针，指向  $T_{assoc(v)}$  的根。我们称  $T_{assoc(v)}$  为  $v$  的联合结构 (associated structure)

区域树结构示意图

## 5.3 区域树

### 区域树 (Range Tree)

- 如果某一数据结构中配有指向联合结构的指针，往往被称为多层次数据结构 (multi-level data structure)。这时，主树  $T$  被称为第一层的树 (first-level tree)，而每一联合结构都被称为第二层的树 (second-level tree)



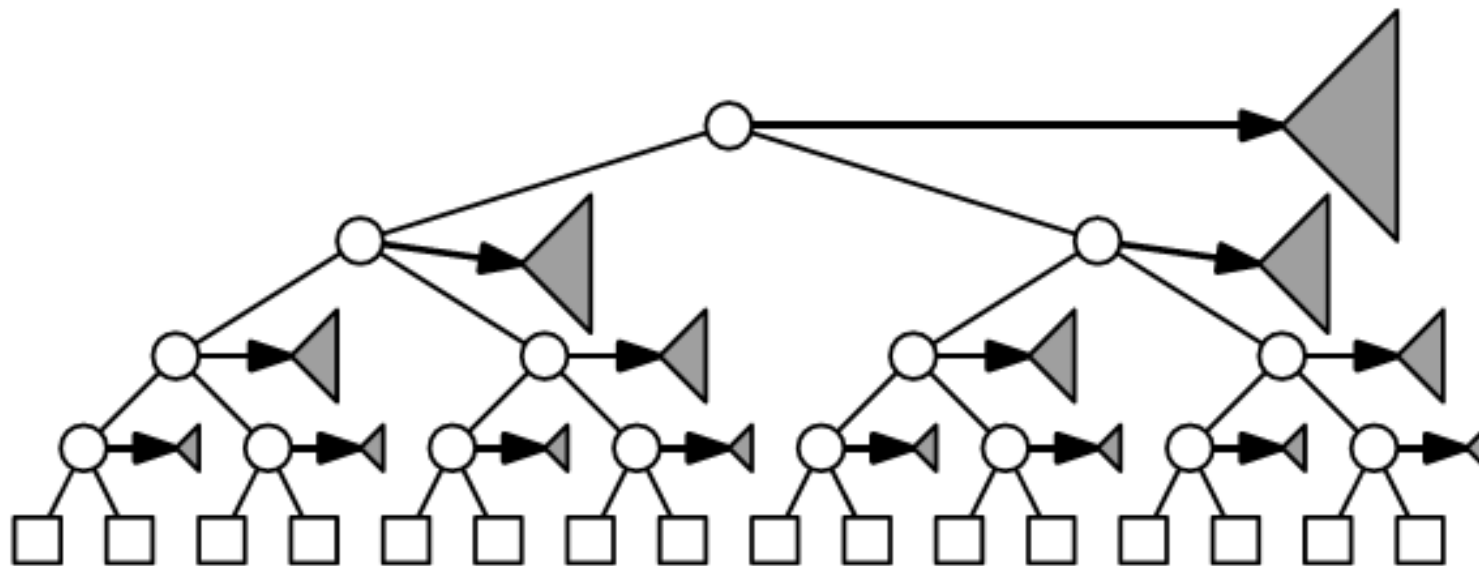
区域树示例图

点	$x$	$y$
$p_1$	89	2
$p_2$	100	6
$p_3$	105	4

## 5.3 区域树

### 区域树的空间复杂度

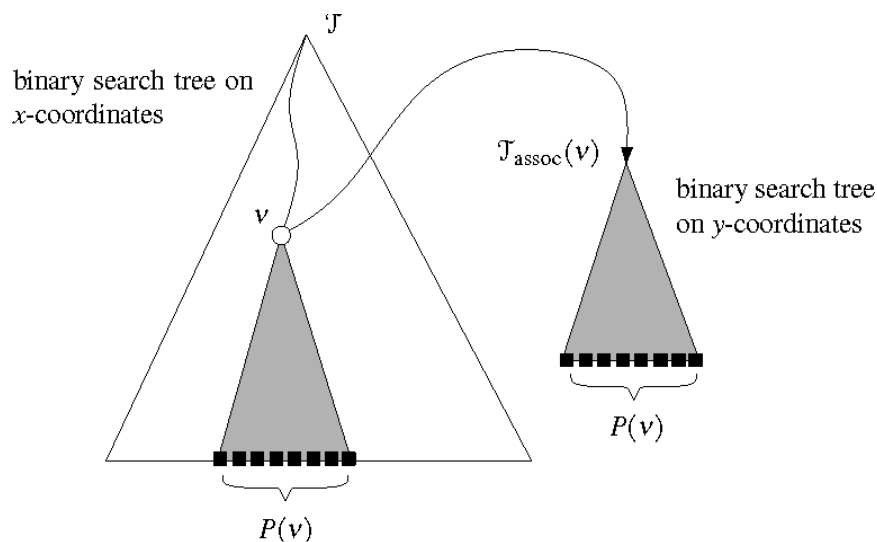
- 既然任何一棵一维区域树只占用线性规模的存储空间，故在T的每一深度层次上，所有节点对应的联合结构总共只占用 $O(n)$ 的存储空间。鉴于T的深度为 $O(\log n)$ ，故其所需的总存储空间不会超过 $O(n \log n)$



## 5.3 区域树

### 总结

**【定理5.8】** 给定由平面上任意 $n$ 个点构成的集合 $P$ 。对应于 $P$ 的一棵区域树占用 $O(n \log n)$  的存储空间，并且可以在 $O(n \log n)$ 时间内构造出来。对这棵区域树进行查找，可以在 $O(\log^2 n + k)$  时间内，从 $P$ 中报告出落在任一矩形待查询区域之内的所有点，其中 $k$ 为实际被报告出来的点数



$n$	$\log n$	$\log^2 n$	$\sqrt{n}$
16	4	16	4
64	6	36	8
256	8	64	16
1024	10	100	32
4096	12	144	64
16384	14	196	128
65536	16	256	256
1M	20	400	1K
16M	24	576	4K

## 5.4 高维区域树

### 高维区域树的构造

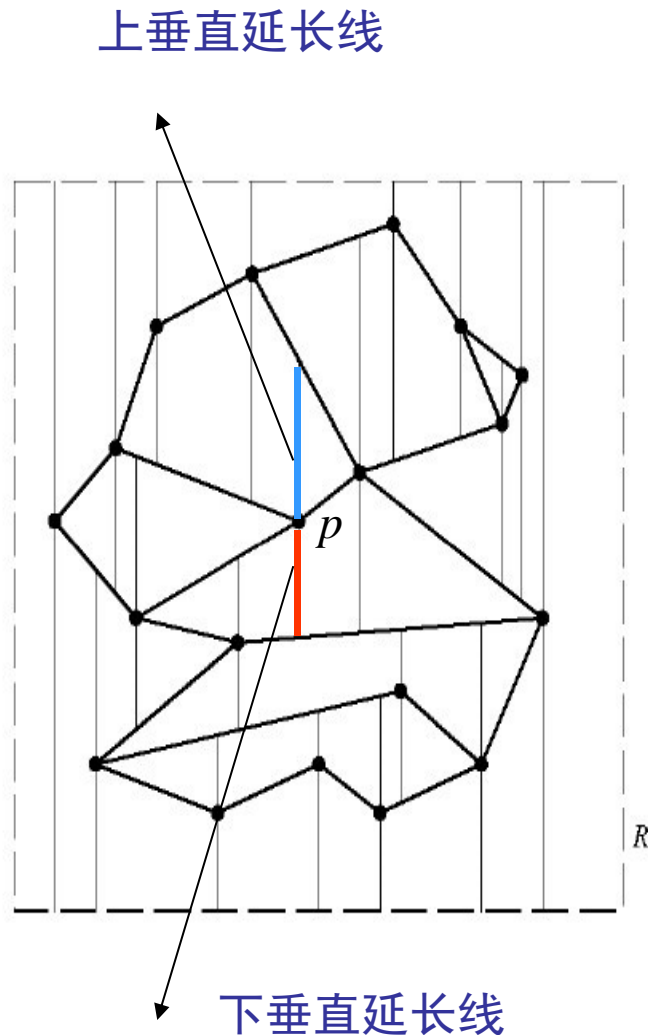
- 考虑d维空间上任一点集P。按照其中各点的第一维坐标，构造出一个平衡二分树。第一层次这棵树也就是主树，对于其中的任一节点v，在以v为根节点的子树中，所有的叶子各自对应的点，合起来构成了与v对应的正则子集P(v)。
- 对每个节点v，为其构造一个联合结构  $T_{assoc}(v)$ 。第二层的每棵树  $T_{assoc}(v)$ ，都是对应P(v)中某一点的一棵 (d-1) 维区域树。——此时各点的坐标都限制在后 (d-1) 维上。

# 第六讲：点定位—找到自己的位置

- 1、点定位与梯形图
- 2、随机增量式算法
- 3、退化情况的处理

# 6.1 点定位及梯形图

## 梯形分解



- $S$ 的梯形图 $T(S)$ ，也称作 $S$ 的垂直分解或者梯形分解：

- ✓ 经过 $S$ 中每条线段的左、右端点，向上方和下方各发出一条垂直射线；在碰到 $S$ 中的另一条线段或 $R$ 的边界后，射线终止



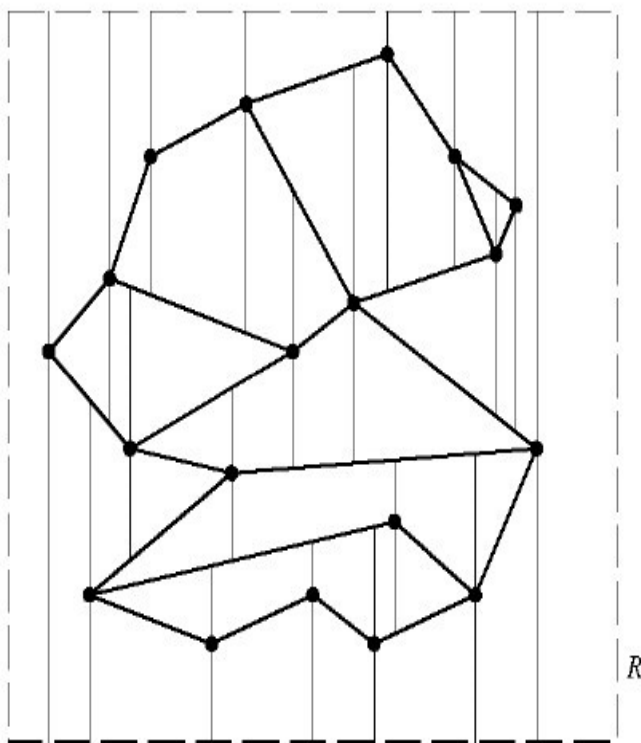
$T(S)$ 也是一个 $S$ 的子区域划分



## 6.1 点定位及梯形图

为什么在梯形进行点定位更加容易？

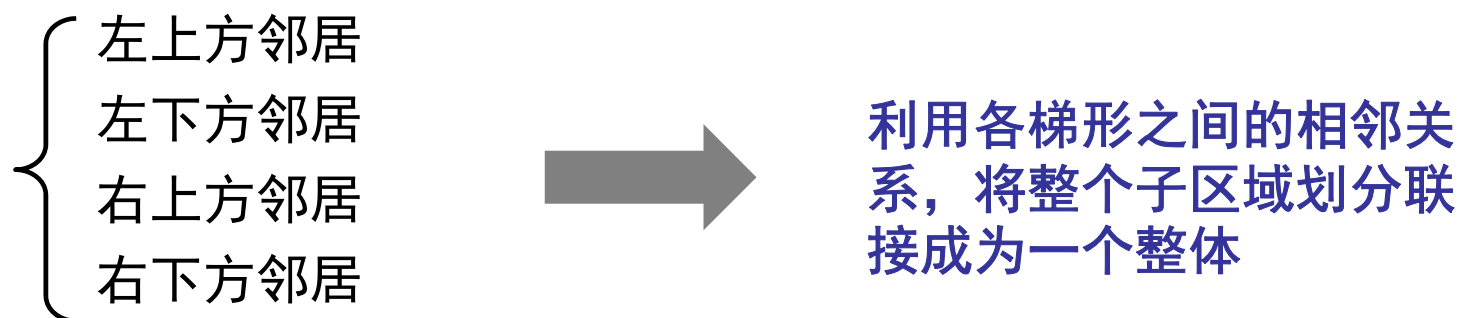
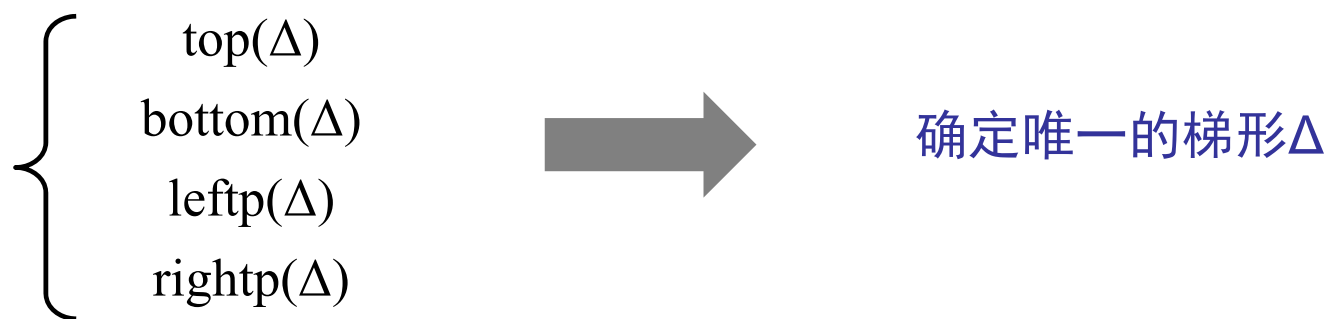
- **【引理6.2】** 由任意 $n$ 条处于一般性位置的线段组成的集合 $S$ ，其梯形图 $T(S)$ 至多含有 $6n+4$ 个顶点，至多含有 $3n+1$ 个梯形



{ 欧拉公式:  $N-M+R=2$   
其中,  $N$ 为顶点数,  $M$ 为边数,  $R$ 为面数

## 6.1 点定位及梯形图

### 梯形图的存储



是否可以采用双向链接边表？

## 6.2 随机增量式算法

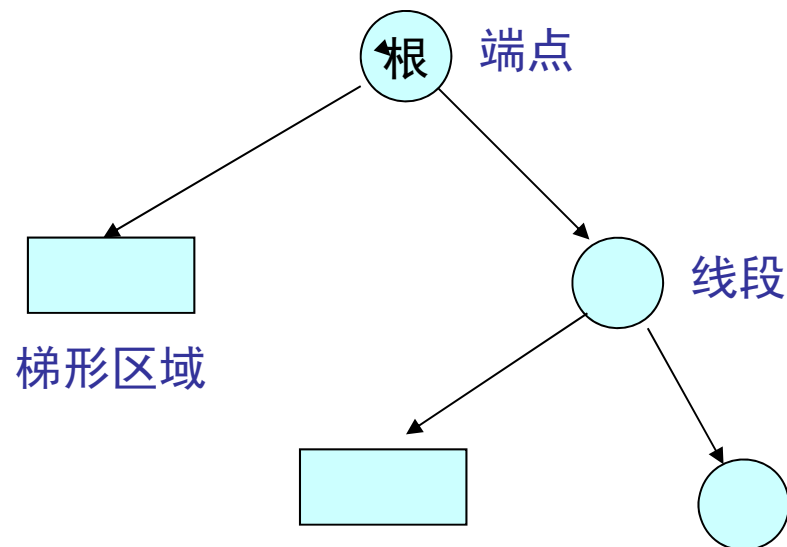
### 查找结构

- 查找结构 (search structure) : 一种支持点定位查询的数据结构, 是一个有向无环图
  - ✓ 其中有唯一的根节点。同时, 对应于S 的梯形图中的每个梯形, 有且仅有一匹叶子
  - ✓ 每个内部节点的出度都是2
  - ✓ 所有内部节点分为两类: x节点和y节点。每个x节点都被标记为S 中某条线段的一个端点; 而每个y节点都被标记为某条线段

## 6.2 随机增量式算法

### 查找策略

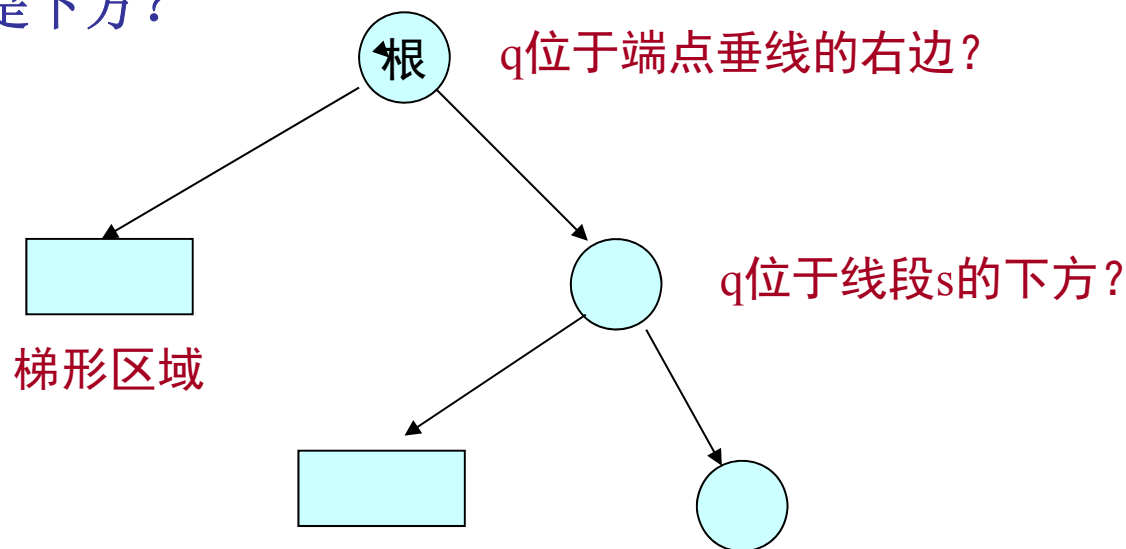
- 在对点 $q$ 进行查询时，要从根节点出发，沿着某条有向路径到达某匹叶子。最终到达的那匹叶子，就对应于 $T(S)$ 中包含 $q$ 的那个梯形 $\Delta$
- 在沿查找路径前进时，每遇到一个新的节点，都要将其与 $q$ 进行对比，以确定应该继续前进到其两个子节点中的哪一个



## 6.2 随机增量式算法

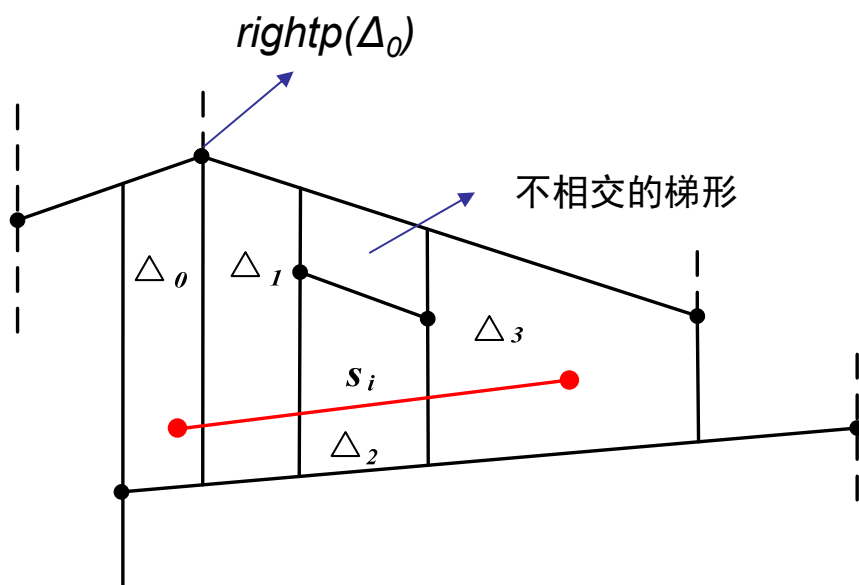
### 查找策略

- 若是x节点，则按如下形式进行比较：
  - ✓ 取出存储于该节点处的那个端点；相对于经过该端点的那条垂线， $q$ 究竟是位于左侧还是右侧？
- 若是y-节点，则比较的方法如下：
  - ✓ 取出存储于该节点处的那条线段 $s$ ；相对于这条线段， $q$ 究竟是位于上方还是下方？



## 6.2 随机增量式算法

### 插入新线段 $s_i$



- 只有与 $s_i$  相交的那些梯形，  
才会有所变化

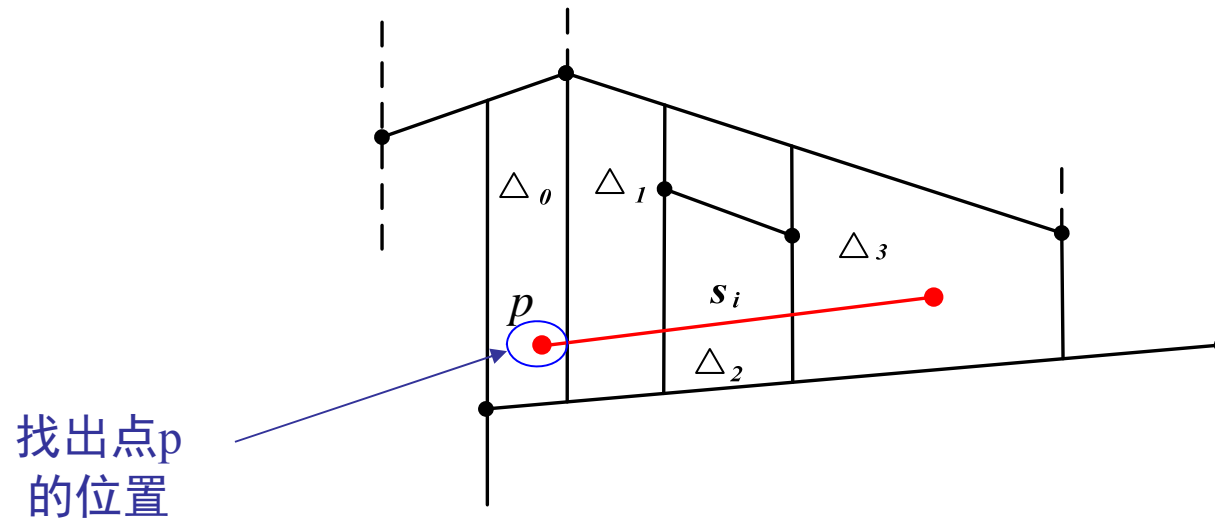
### 基本策略

- 按其与 $s_i$ 相交的次序，将这些梯形从左到右记作 $\Delta_0, \Delta_1, \dots, \Delta_k$
- $\Delta_{j+1}$  必然是 $\Delta_j$ 的右邻居之一：
  - ✓ 若 $\text{rightp}(\Delta_j)$ 位于 $s_i$ 的上方，则 $\Delta_{j+1}$  必是 $\Delta_j$ 的右下方邻居；否则，就是的右上方邻居。
- 只要找到了 $\Delta_0$ ，就可以通过对梯形图结构的遍历，顺藤摸瓜地找出 $\Delta_1, \dots, \Delta_k$

## 6.2 随机增量式算法

### 插入新线段 $s_i$

- 首先，在梯形图 $T(S_{i-1})$ 中查找 $s_i$ 的左端点 $p$ 所在的梯形 $\Delta_0$



在 $T(S_{i-1})$ 对应的查找结构 $D$ 上对点 $p$ 进行一次查询

查找结构的优势

## 6.2 随机增量式算法

### 找出 $\Delta_0, \dots, \Delta_k$ 的算法步骤

算法 FOLLOWSEGMENT( $T, D, s_i$ )

输入：梯形图 $T$ ，与 $T$ 相对应的查找结构 $D$ ，以及新近引入的一条线段 $s_i$

输出：由所有与 $s_i$ 真相交的梯形组成的一个序列： $\Delta_0, \dots, \Delta_k$

1. 分别令 $p$  和 $q$  为 $s_i$  的左、右端点
2. 在查找结构 $D$  中对 $p$  进行查找，最终找到梯形 $\Delta_0$
3.  $j \leftarrow 0$
4. while ( $q$  位于 $\text{rightp}(\Delta_j)$ 的右侧)
5.     do if ( $\text{rightp}(\Delta_j)$ 位于 $s_i$  的上方)
6.         then 令 $\Delta_{j+1}$  为 $\Delta_j$  的右下方邻居
7.         else 令 $\Delta_{j+1}$  为 $\Delta_j$  的右上方邻居
8.      $j \leftarrow j + 1$
9. return ( $\Delta_0, \Delta_1, \dots, \Delta_j$ )

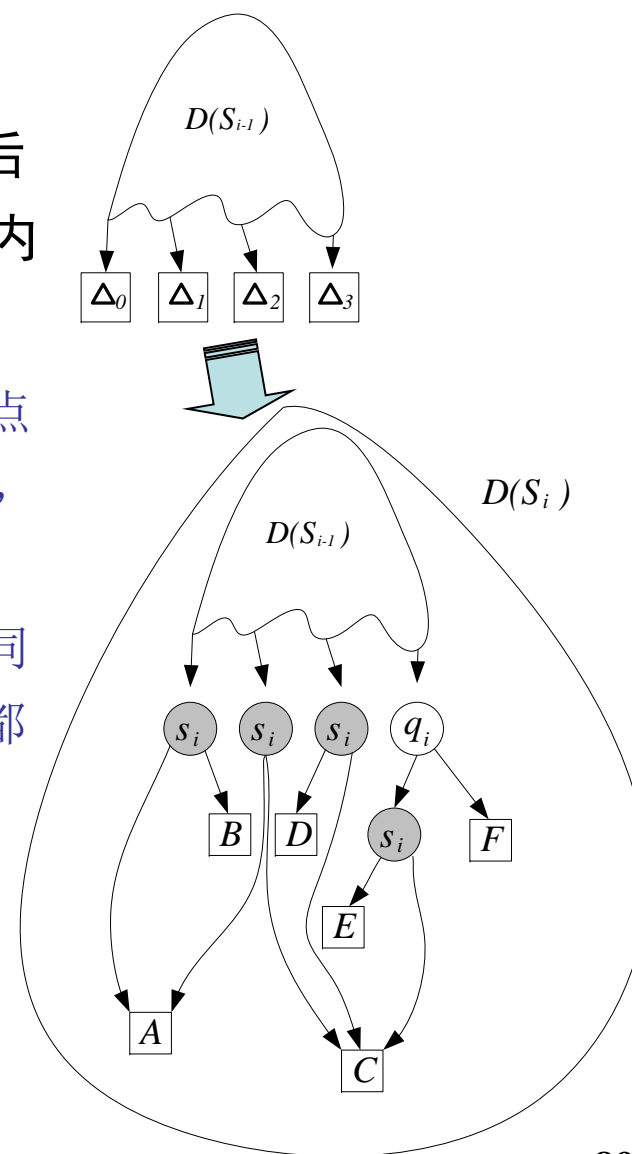
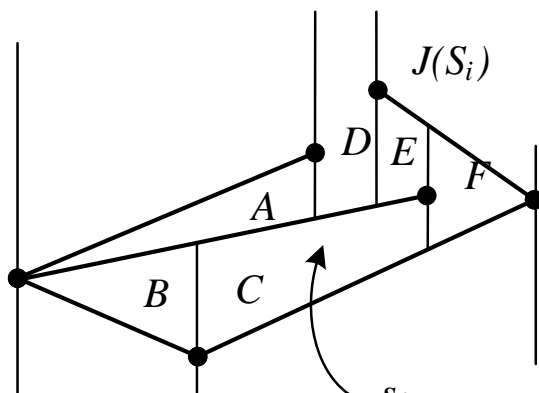


## 6.2 随机增量式算法

### 复杂情况的讨论— $s_i$ 跨越多个梯形

- 对于 $D$ ，删除对应于 $\Delta_0, \Delta_1, \dots, \Delta_k$ 的叶子，然后为每个梯形生成一个叶子，还要引入若干新的内部节点

- ✓ 若 $s_i$ 的左端落在 $\Delta_0$ 内部，则用一个对应于 $s_i$ 左端点的 $x$ 节点，以及另一个对应于线段 $s_i$ 本身的 $y$ 节点，来替换原先对应于 $\Delta_0$ 的那匹叶子
- ✓ 然后，与 $\{\Delta_1, \dots, \Delta_k\}$ 对应的所有叶子，都被共同替换为同一个 $y$ 节点（即 $s_i$ ），所有节点的出弧都要正确的指向对应的新叶子

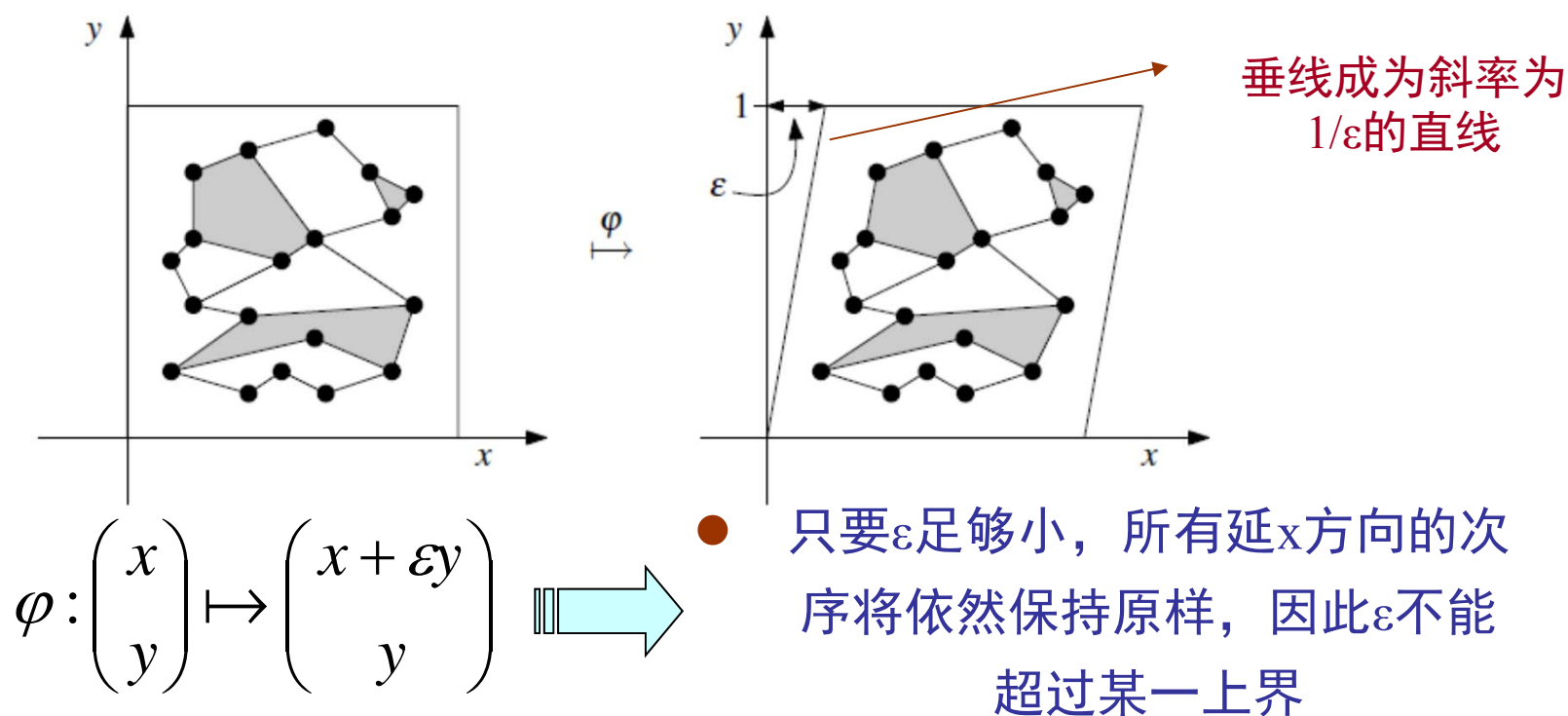


## 6.3 退化情况的处理

消除“不同端点不会落在同一条垂线上”的假定

- 策略：对坐标系略作旋转，只要角度足够小，就不会有任何两个端点落在同一条垂线上

✓ 沿着x坐标方向做一个偏移量为 $\varepsilon > 0$ 的一个剪切变换



# 第七讲：Voronoi图—邮局问题

## 7.1 定义及基本性质

## 7.2 构造Voronoi图

# 7.1 定义及基本性质

## P对应的Voronoi图

- 设 $P:=\{p_1, p_2, \dots, p_n\}$ 为平面上任意 $n$ 个互异的点，以这些点为基点做Voronoi图，即将平面划分为 $n$ 个单元，它们具有这样的性质：

任一点 $q$ 位于 $p_i$ 所对应的单元中，当且仅当对于任何 $p_j \in P, j \neq i$ 都有：

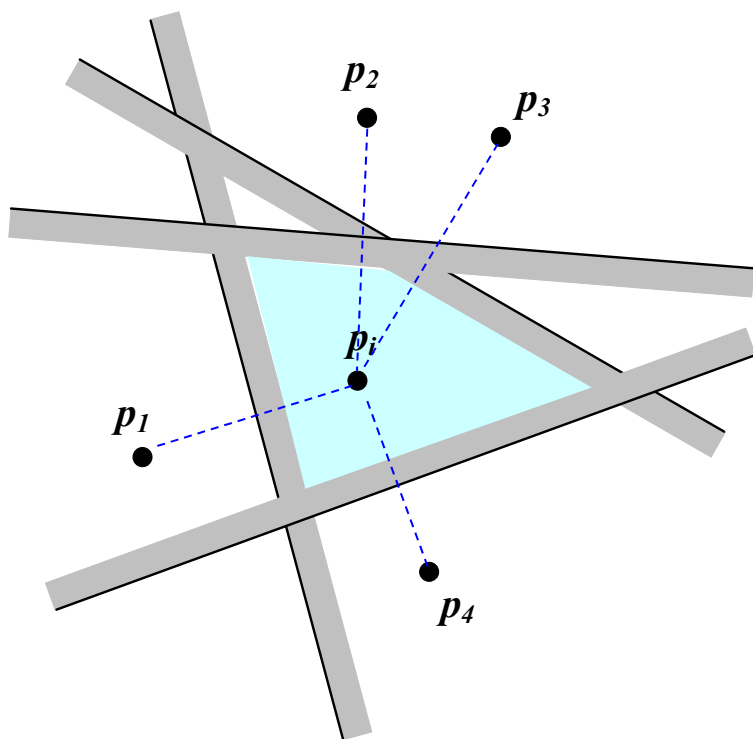
$$\text{dist}(q, p_i) < \text{dist}(q, p_j)$$



- P对应的Voronoi图记做：  $\text{Vor}(P)$
- 与基点 $p_i$ 对应的单元记做：  $V(p_i)$

# 7.1 定义及基本性质

$v(p_i)$  是  $(n-1)$  张半平面的公共交集



【观察结论7.1

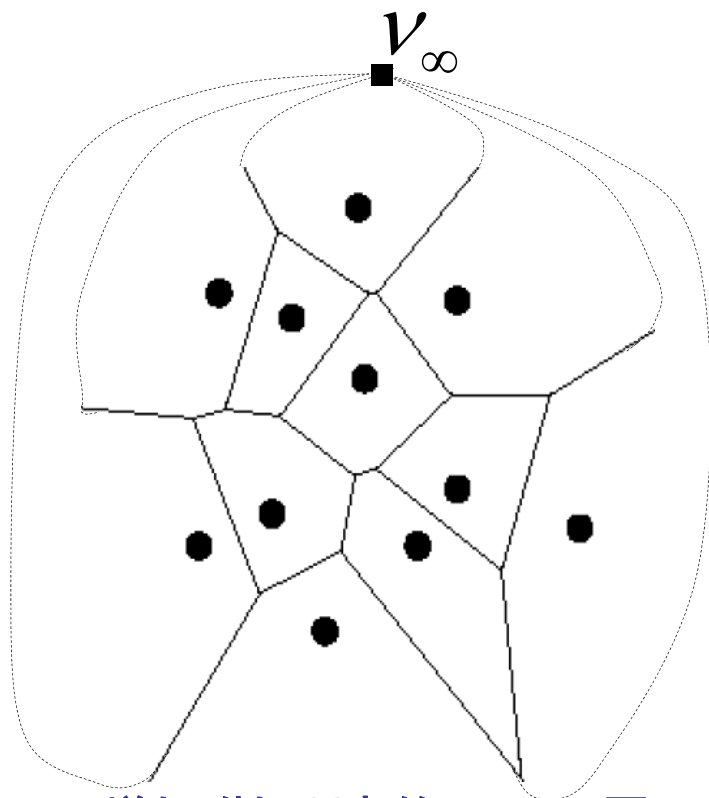
$$v(p_i) = \bigcap_{1 \leq j \leq n, j \neq i} h(p_i, p_j)$$

一组平分线产生的结果

# 7.1 定义及基本性质

## Voronoi图 的性质

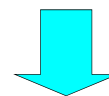
- 定理：若 $n \geq 3$ , 则在与平面上任意 $n$ 个基点相对应的Voronoi图中，顶点的数目不会超过 $2n-5$ ，而且边的数目不会超过 $3n-6$



增加附加顶点的Voronoi图

证明：

引入欧拉公式： $\overset{\text{顶点数}}{m_d} - \overset{\text{边数}}{m_e} + \overset{\text{面数}}{m_f} = 2$



$$(n_v + 1) - n_e + n = 2$$

顶点

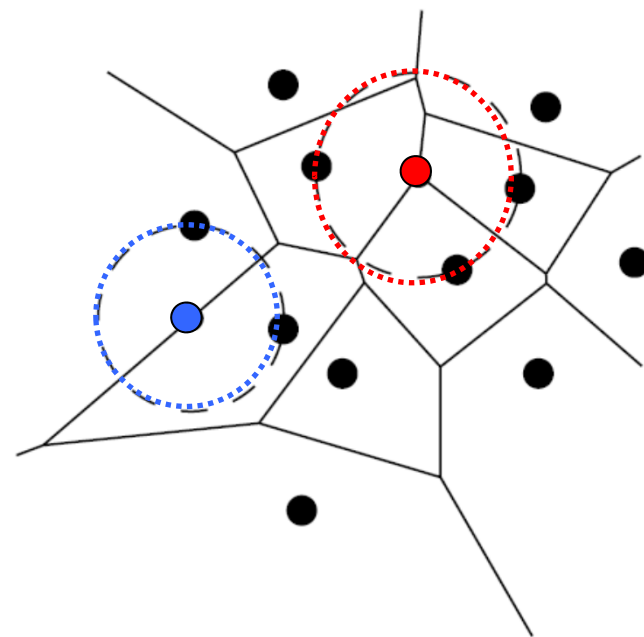
边数

基点数

# 7.1 定义及基本性质

## Voronoi图 的性质

- **【定理7.4】** 对于任一点集 $P$ 所对应的Voronoi图 $\text{Vor}(P)$ , 均有:
  - ① 点 $q$ 是 $\text{Vor}(P)$ 的一个顶点, 当且仅当在其最大空圆  $C_p(q)$  的边界上, 至少有三个基点
  - ②  $p_i$ 和 $p_j$ 之间的平分线确定了 $\text{Vor}(P)$ 的一条边, 当且仅当在这条线上存在一个点 $q$ ,  $C_p(q)$  的边界过 $p_i$ 和 $p_j$ , 但不经过其它基点



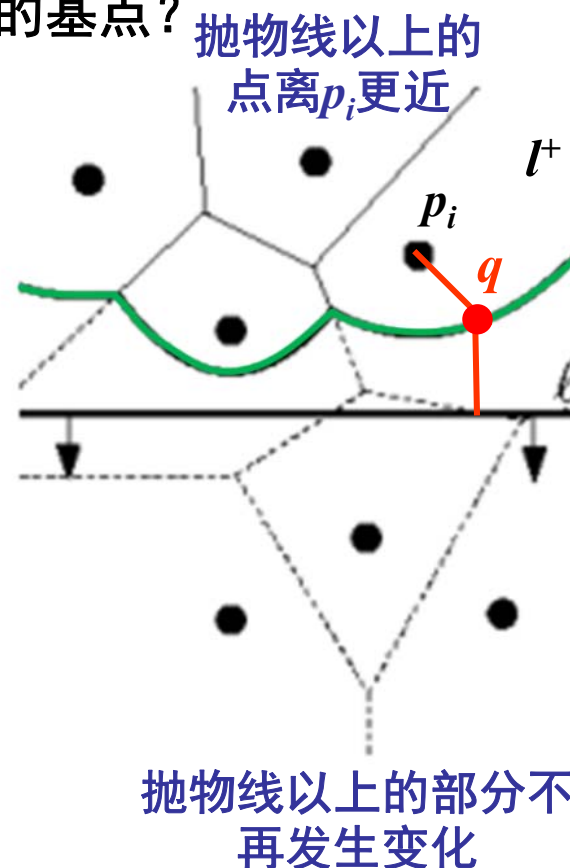
## 7.2 构造Voronoi图

### 平面扫描策略

- 扫描线之上Voronoi图的哪些部分将不再发生变化？即对于哪些 $q \in l^+$ ，已经可以确定与之最近的基点？

- 若存在一个基点 $p_i \in l^+$ ，使得点 $q$ 到 $p_i$ 的距离不超过 $q$ 到扫描线 $l$ 的距离，那么 $q$ 对应的基点不可能出现在 $l$ 下方

- 距离某个基点比距离 $l$ 更近的点所构成的集合，其边界是一条抛物线（与一个定点(焦点)距离和一条定直线（准线）的距离）

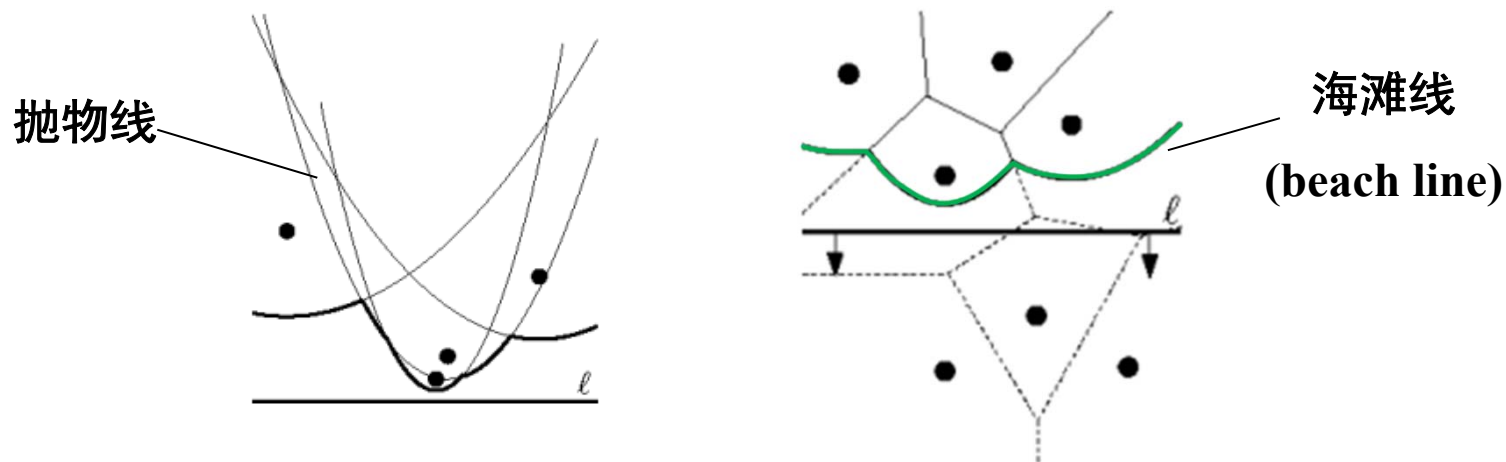




## 7.2 构造Voronoi图

### 海滩线 (Beach Line)

- 观察：距离位于 $l$ 之上的每个基点都要比距离 $l$ 更近的那些点所构成的集合，其边界必然由若干段抛物线弧确定



所谓的海滩线，就是这样一个函数：对于任一 $x$ 坐标，该函数的取值都是这些抛物线中的最低者

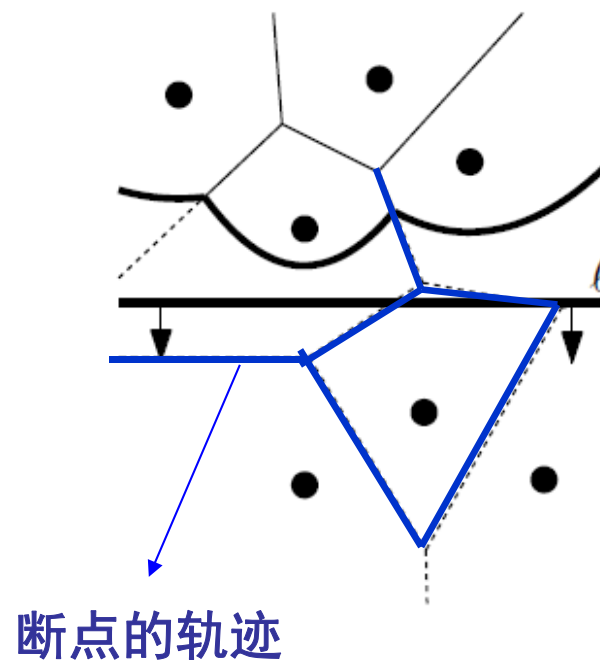
## 7.2 构造Voronoi图

### 海滩线 (Beach Line)

- 【观察结论7.5】：海滩线沿 $x$ 方向单调，即它与任一垂线相交而且仅相交于一点

- 观察发现：

- ✓ 组成海滩线的抛物线弧依次首尾相联，其接合点称为断点，随着扫描线自上而下扫过整个平面，所有断点的轨迹合起来恰好就是待构造的Voronoi图
- ✓ 有的抛物线可为海滩线贡献多段弧



## 7.2 构造Voronoi图

- **【引理 7.6】**：只有在发生某个基点事件时，海滩线才会有新的弧段出现

**推论：**组成海滩线的抛物线弧，总共不会超过  $2n-1$  段，只有在遇到一个基点时，才会生出一条新的弧，同时最多将原有的某一条弧一分为二；而其它的时候，海滩线上都不可能会有新的弧出现

## 7.2 构造Voronoi图

### 弧消失对应的圆点事件

- 【引理 7.7】：海滩线上已有的弧，只有经过某次圆事件后才可能消失

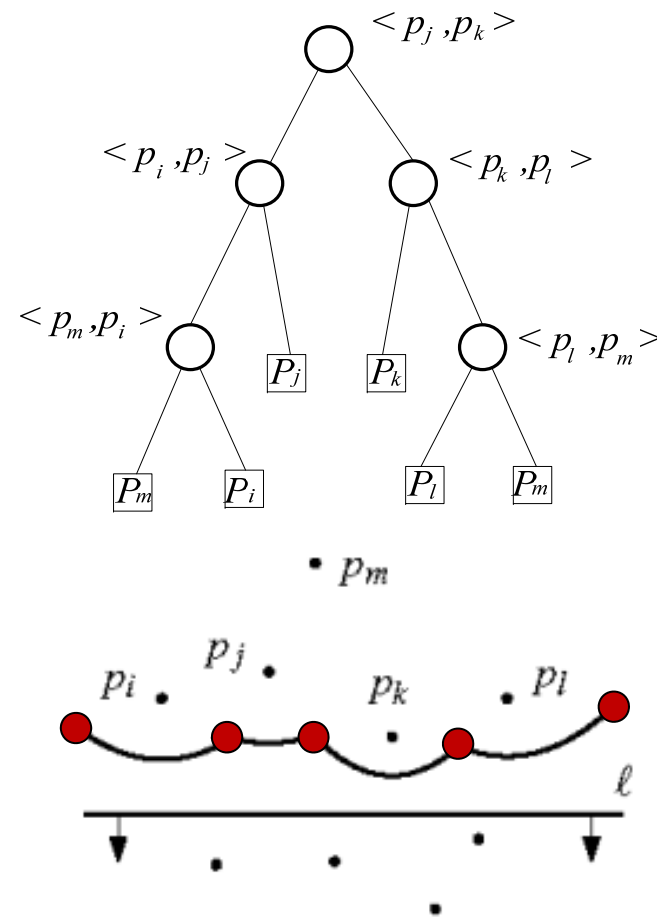
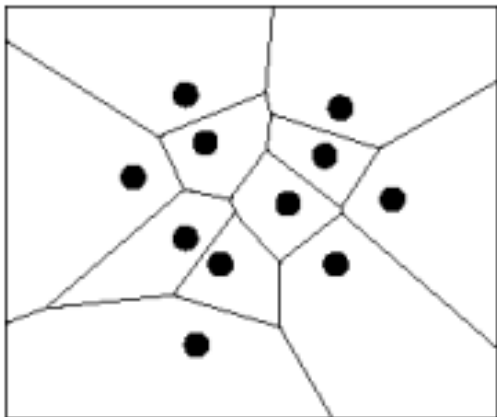
在原有弧段收缩为一个点时， $p_i$ 、 $p_j$  和  $p_k$  在以  $q$  为圆心的圆上，扫描线继续下移原有弧段就完全消失了，形成的  $q$  点必是Voronoi图的一个顶点

## 7.2 构造Voronoi图

### 扫描状态的数据结构

- 平衡二分查找树  $T$ :

- ✓ 每片叶子分别对应于海滩线上的某段弧
- ✓ 每个根节点则分别对应于海滩线上的各断点 (不是基点)
- ✓ 由于海滩线是 $x$ 单调的, 各段弧所对应的叶子必然是有序的



在 $T$ 中, 每遇到一个新基点时, 可在  $O(\log n)$  时间内找出位于该基点上方的弧

## 7.2 构造Voronoi图

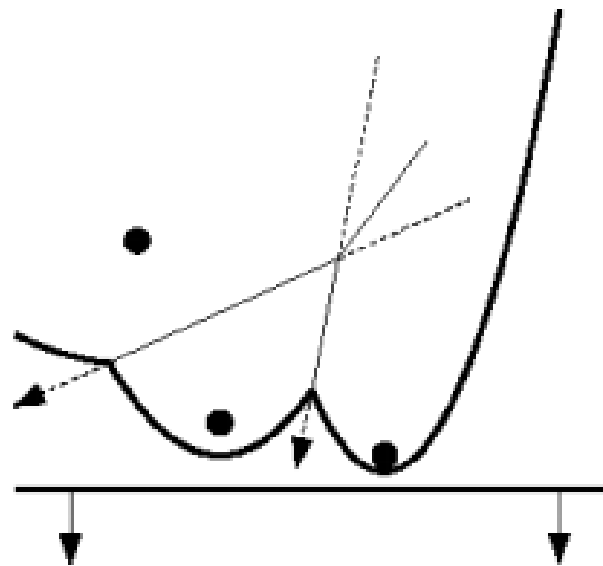
### 圆事件的确定

所有基点事件都可以事先确定，圆事件无法事先确定

- 为发现圆事件定义邻接弧三元组，即沿海滩线依次首尾衔接的任意三段弧，随着扫描线的运动可能出现新的三元组，原有三元组也可能消失，只要其确定了一个圆事件都要保证记录在事件队列中

### 两点说明：

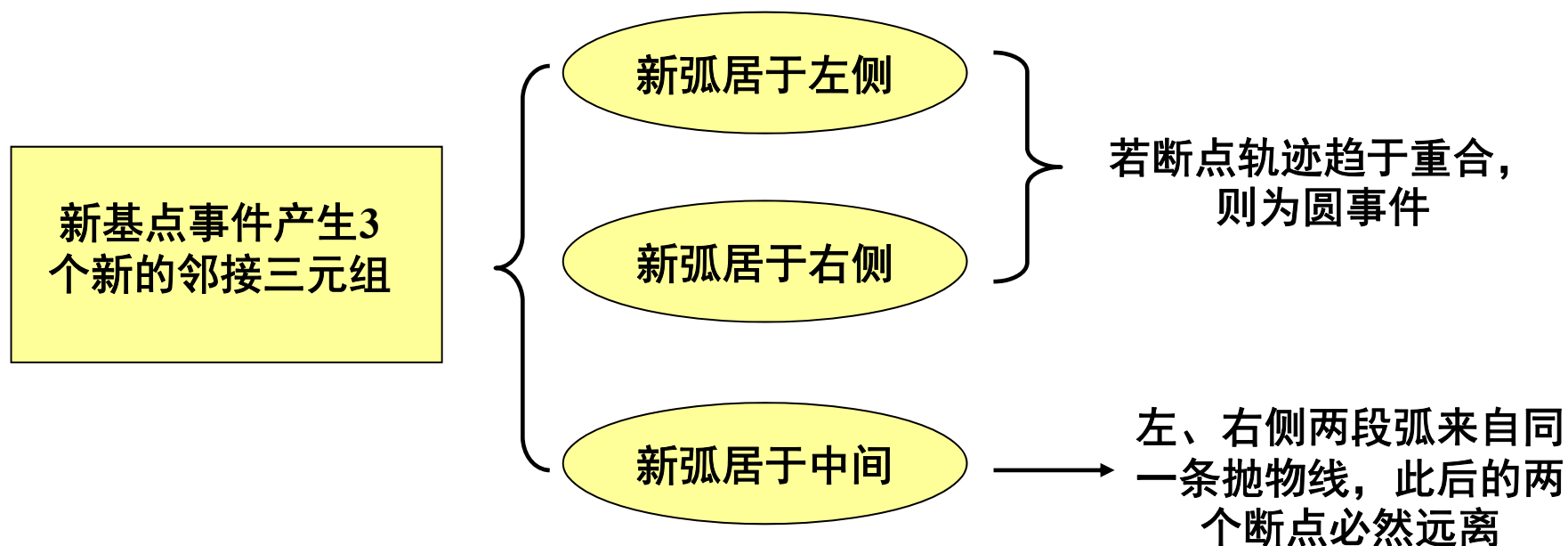
- 某些邻接弧三元组所对应的断点可能不会汇聚到一起
- 即使三元组对应的断点逐渐靠拢，圆事件也可能由于扫描线遇到了新的基点而没有发生，这称为“误警”，要从事件队列删除



## 7.2 构造Voronoi图

### 圆事件的处理策略

- 每遇到一个事件，都逐一检查新出现的邻接三元组

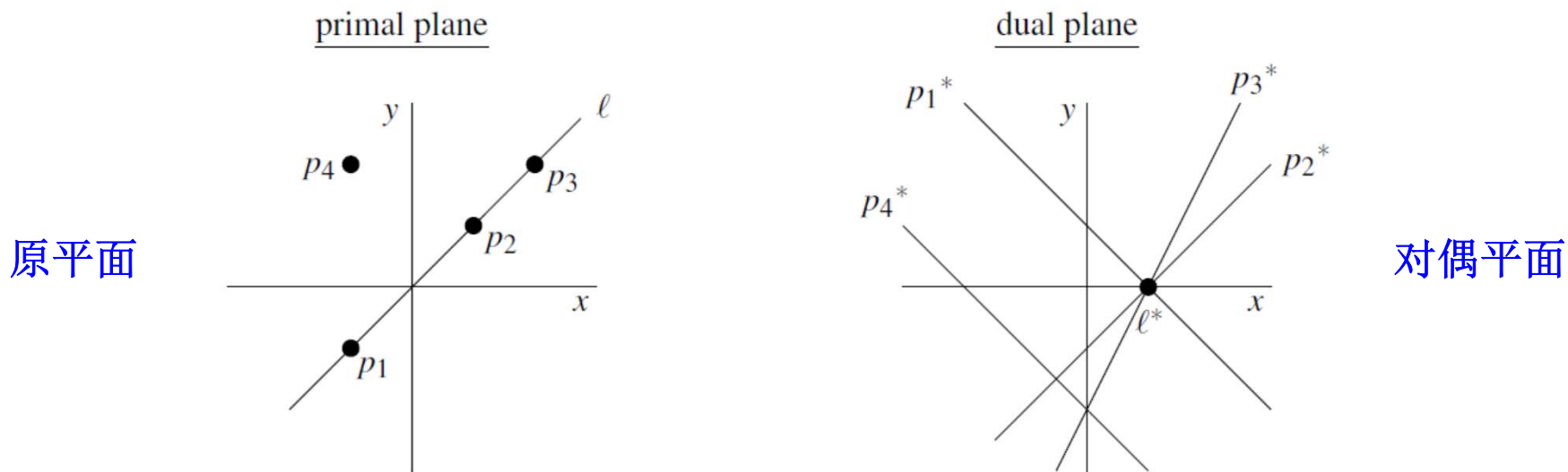


- **【引理 7.8】**：每个Voronoi顶点，都会在某次圆事件发生时被发现

# 8 对偶变换

## 什么是对偶变换 (duality transform) ?

- 平面上的任何一点，都拥有两个参数——x坐标和y坐标
- 平面上任何一条（非垂直的）直线，也拥有两个参数——斜率，以及它与y坐标轴的交点



可以通过某种一一对应的方式，将一组点映射为一组直线，反之亦然。如果做得巧妙的话，甚至可以将原先点集所具有的某些性质，转换为直线集所具有的某些性质

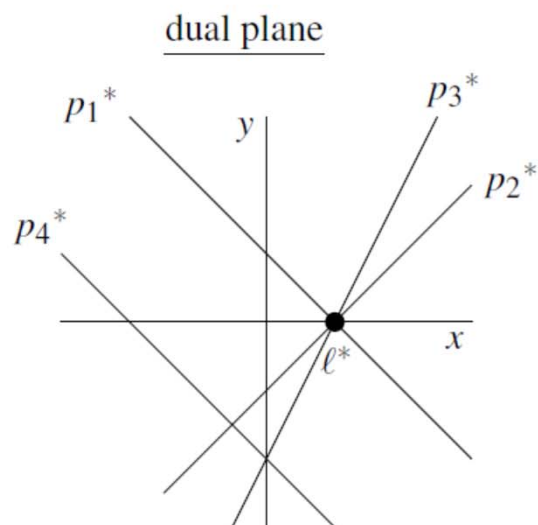
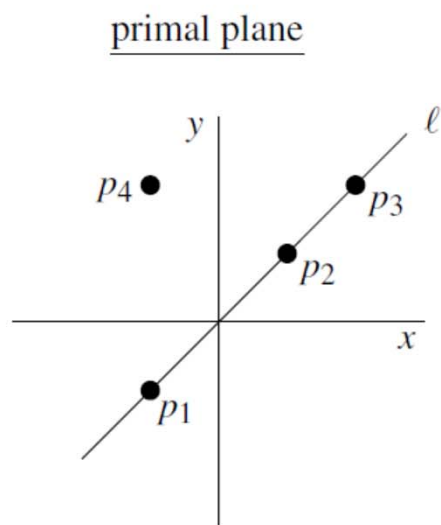


# 8 对偶变换

## 对偶变换的性质

对偶变换将对象从原平面中映射到对偶平面，原来在原平面中具有的一些性质，在对偶平面中依然成立

- 设 $p$ 为平面上的一个点， $l$ 为平面上一条非垂直线。则对偶变换 $o \mapsto o^*$ 满足下列性质：
  - A) 关联性的保持： $p \in l$ 当且仅当 $l^* \in p^*$ ；
  - B) 位置次序的保持： $p$ 位于 $l$ 的上方，当且仅当 $l^*$ 位于 $p^*$ 的上方





谢谢各位同学！