

# 算法设计与分析

## 第2章 递归与分治策略 (4)



# 最接近点对问题

---

- 空中交通控制系统应用
  - 具有最大碰撞危险的两架飞机是空间中最接近的一对点
  - 马航MH370失联、MH17被击坠毁
- 温州动车碰撞事件

# 最接近点对问题

## ■ 图片比较问题

- 假设图片以像素点矩阵方式存储。对于大小为 $28 \times 28$ 的图片，共有784个像素点，每个像素点取值在0-255之间（灰度图）。假设班里有72名同学，给每名同学拍一幅 $28 \times 28$ 的头像，将头像图片存储于计算机内。
- 请设计算法来自动确定进来某名同学是否是班里学生
  - 为该同学拍一张 $28 \times 28$ 的头像  $I$
  - 将 $I$ 和存储的72位同学的头像比较
  - 找出最接近的一个头像  $C$
  - 判断 $C$ 和 $I$ 的距离是否小于一定范围，是则认定为 $I=C$ ，否则 $I \neq C$

## ■ 问题推广：

- 每幅图片包含784个数据，可以看作784维空间中的一个点
- 头像比较问题转化为：给定空间的 $n$ 个点，找出这些点中欧式距离最小的一对点

# 最接近点对问题 ★

- 问题：给定平面上n个点的集合S，找其中的一对点，使得在n个点组成的所有点对中，该点对间的距离最小。

- 分析

- 最近指欧几里得距离,即

$$s1=(x_1,y_1), s2=(x_2,y_2)$$

Distance=

$$\sqrt{(x_1 - x_2)^2 + (y_1 - y_2)^2}$$

- 蛮力算法

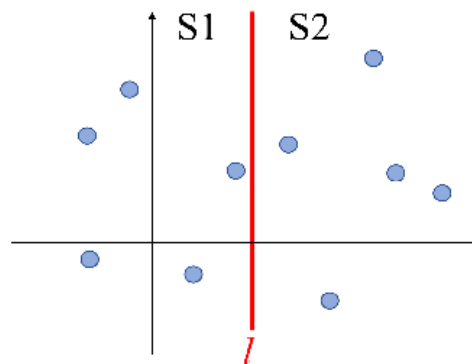
- 简单地检验所有可能的 $n(n-1)/2$ 个距离并返回最短间距的点对
    - $\Theta(n^2)$

# 最接近点对问题

- 分治法所能解决的问题一般具有以下几个特征：
  - 可解性：该问题的规模缩小到一定的程度就可以**容易地解决**；
  - **递归性**：该问题可以分解为若干个规模**较小的相同问题**，即该问题具有最优子结构性质
  - 合并性：利用该问题分解出的子问题的解可以**合并**为该问题的解；
  - 独立性：该问题所分解出的各个子问题是相互独立的，即子问题之间不包含公共的子问题。

# 最接近点对问题

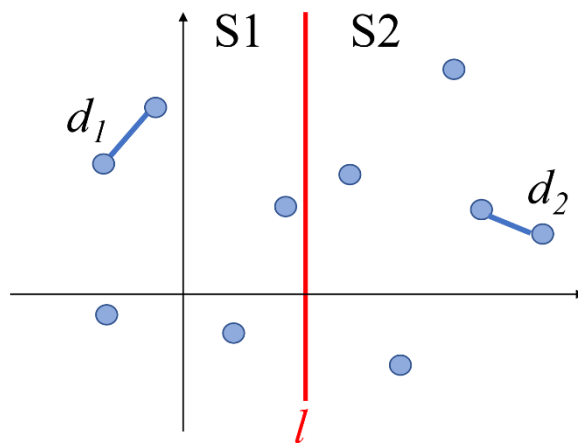
- 输入: 点集 $S$ , 数组 $X$ 和 $Y$ ,  $X$ 中点按其 $x$ 坐标单调递增序排序, $Y$ 中点按其 $y$ 坐标单调递增序排列.
- 输出:  $S$ 中具有最小距离的两点及其距离
- 分治算法
  - 分解(Divide):找出一条垂直线 $l$ ,把点集 $S$ 划分为两个集合 $S_1$ 和 $S_2$ . $S_1$ 中的所有点在线 $l$ 上或左侧, $S_2$ 中的所有点在线 $l$ 上或右侧. 数组 $X(Y)$ 划分为两个数组 $X_1,X_2(Y_1,Y_2)$ ,分别包含 $S_1$ 和 $S_2$ 中的点.



# 最接近点对问题

## ■ 解决(Conquer)

- 进行两次**递归调用**,一次找出 $S_1$ 中的最近点对,一次找出 $S_2$ 中的最近点对.第1次调用的输入为点集 $S_1$ ,数组 $X_1$ 和 $Y_1$ , 第2次调用的输入为点集 $S_2$ ,数组 $X_2$ 和 $Y_2$ .
- 设对 $S_1$ 和 $S_2$ 返回的最近点对距离为 $d_1$  和 $d_2$ , 令 $d = \min(d_1, d_2)$

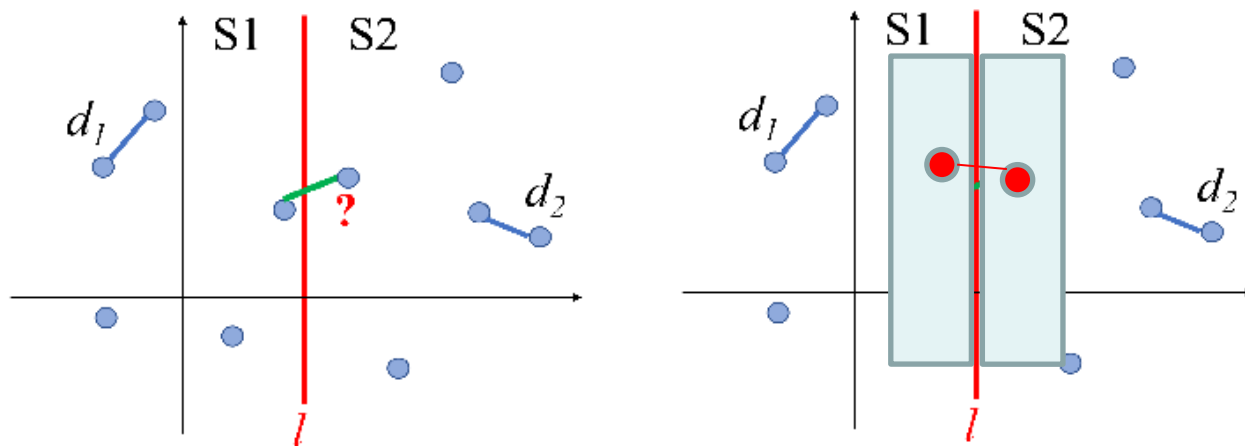


# 最接近点对问题

## ■ 合并(Merge)

- 最近点对要么是某次递归调用找出的距离为 $d$ 的点对
- 要么是 $S_1$ 中的一个点与 $S_2$ 中的一个点组成的点对,算法确定是否存在其距离小于 $d$ 的一个点对.
  - 若存在,则点对中的两个点必定都在距离直线 $l$ 的 $d$ 单位之内

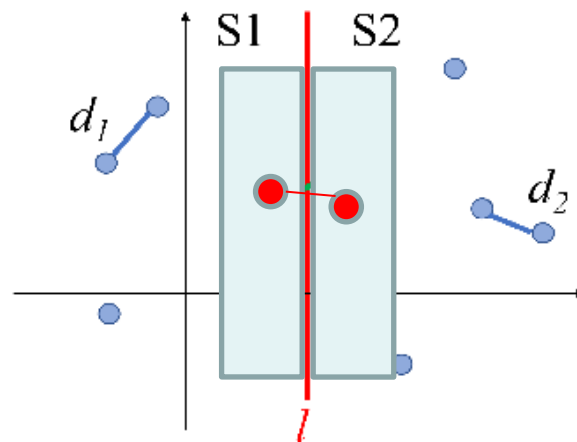
$$d = \min(d_1, d_2)$$





# 最接近点对问题

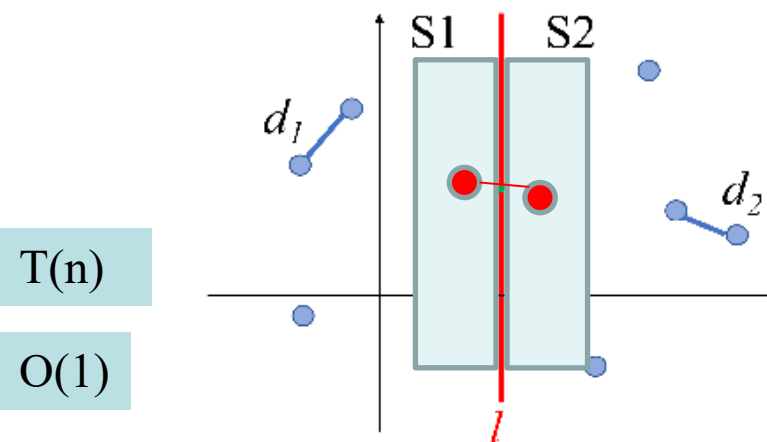
- 输入:  $S$
- 输出: 最接近点对  $(p, q)$  及其距离
- 设计
  - 分:  $S$  分为  $S_1$  和  $S_2$
  - 解:
    - 递归调用算法分别对  $S_1$  和  $S_2$  两个子问题进行求解
    - $d = \min(d_1, d_2)$
  - 合:
    - $\min(d, d')$ ,
    - $d'$  是点对  $(p_3, q_3)$  距离,  $p_3$  在  $S_1$ ,  $q_3$  在  $S_2$



特点：重在合，怎么合？  **$(p_3, q_3)$** ?

# 最接近点对问题

- 输入:  $S$
- 输出: 最接近点对  $(p, q)$  及其距离
- 设计
  - 分:  $S$  分为  $S_1$  和  $S_2$
  - 解:
    - 递归调用算法分别对  $S_1$  和  $S_2$  两个子问题进行求解
    - $d = \min(d_1, d_2)$
  - 合:
    - $\min(d, d')$ ,
    - $d'$  是点对  $(p_3, q_3)$  距离,  $p_3$  在  $S_1$ ,  $q_3$  在  $S_2$



$T(n)$

$O(1)$

$2T(n/2)$

$O(n)? O(n^2)?$

特点: 重在合, 怎么合?  **$(p_3, q_3)$** ?

# 最接近点对问题

## ■ 分析

- 查找一个点在  $S1$ 、一个点在  $S2$  中的最接近点对的工作量是  $(n/2)*(n/2)=O(n^2)$

- $T(n)=2T(n/2)+\underline{O(n^2)}$   
 $\Rightarrow T(n)=O(n^2)$

? 效率怎么改进

# 最接近点对问题



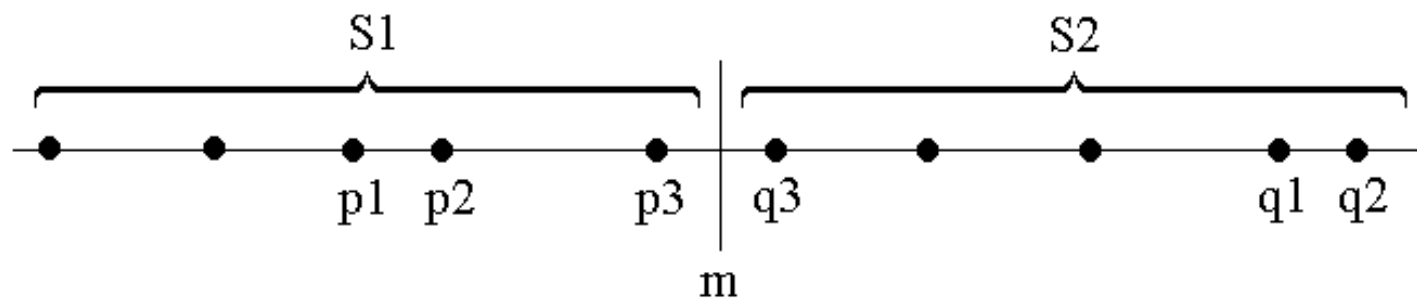
$$T(n) = \begin{cases} O(1) & n = 1 \\ kT(n/m) + f(n) & n > 1 \end{cases}$$

$$T(n) = n^{\log_m k} + \sum_{j=0}^{\log_m n - 1} k^j f(n/m^j)$$

- $T(n) = 2T(n/2) + \underline{O(n^2)}$   
 $T(n) = O(n^2)$

## 最接近点对问题

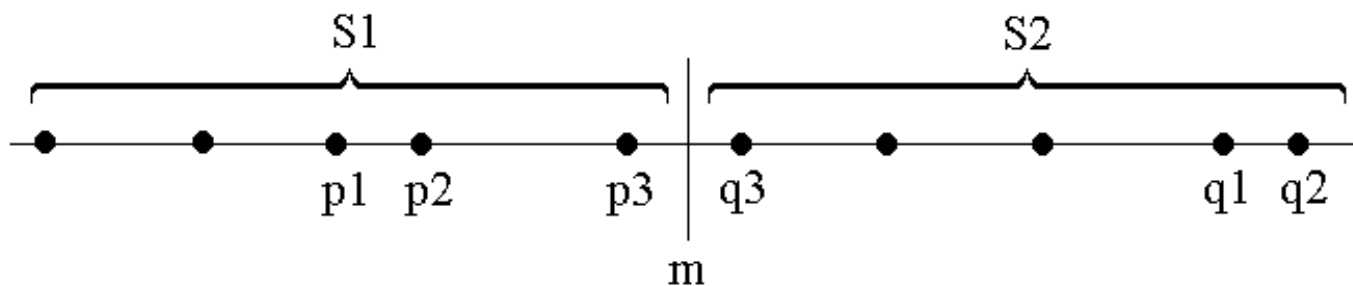
- 为了使问题易于理解和分析，先来考虑一维的情形。此时， $S$ 中的 $n$ 个点退化为 $x$ 轴上的 $n$ 个实数  $x_1, x_2, \dots, x_n$ 。最接近点对即为这 $n$ 个实数中相差最小的2个实数。



# 最接近点对问题

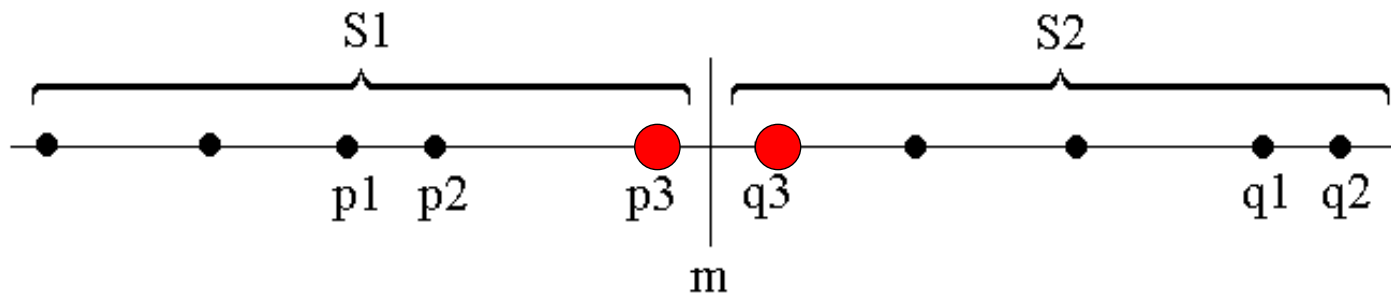
- 为了使问题易于理解和分析，先来考虑一维的情形。此时， $S$ 中的 $n$ 个点退化为 $x$ 轴上的 $n$ 个实数  $x_1, x_2, \dots, x_n$ 。最接近点对即为这 $n$ 个实数中相差最小的2个实数。

- 假设我们用 $x$ 轴上某个点 $m$ 将 $S$ 划分为2个子集 $S_1$ 和 $S_2$ ，基于平衡子问题的思想，用 $S$ 中各点坐标的中位数来作分割点。
- 递归地在 $S_1$ 和 $S_2$ 上找出其最接近点对 $\{p_1, p_2\}$ 和 $\{q_1, q_2\}$ ，并设 $d = \min\{|p_1 - p_2|, |q_1 - q_2|\}$ ， $S$ 中的最接近点对或者是 $\{p_1, p_2\}$ ，或者是 $\{q_1, q_2\}$ ，或者是某个 $\{p_3, q_3\}$ ，其中 $p_3 \in S_1$ 且 $q_3 \in S_2$ 。
- 能否在线性时间内找到 $p_3, q_3$ ？



# 最接近点对问题

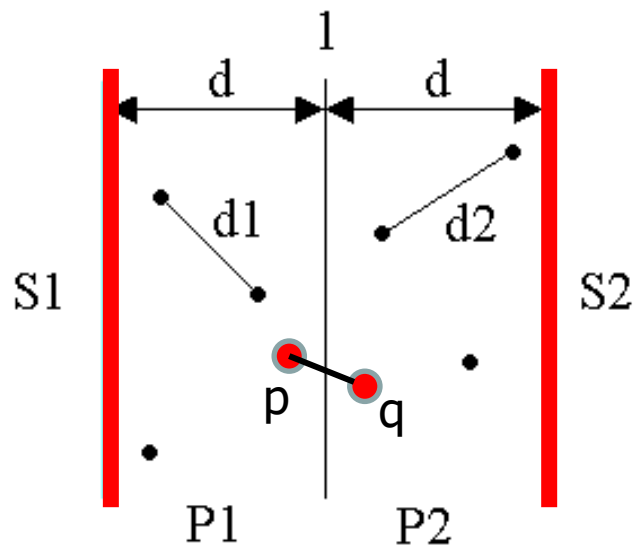
能否在线性时间内找到 $p_3, q_3$  ?



- ❖ 如果 $S$ 的最接近点对是 $\{p_3, q_3\}$ ，即 $|p_3 - q_3| < d$ ，则 $p_3$ 和 $q_3$ 两者与 $m$ 的距离不超过 $d$ ，即 $p_3 \in (m-d, m]$ ， $q_3 \in (m, m+d]$ 。
- ❖ 由于在 $S_1$ 中，每个长度为 $d$ 的半闭区间至多包含一个点（否则必有两点距离小于 $d$ ），并且 $m$ 是 $S_1$ 和 $S_2$ 的分割点，因此 $(m-d, m]$ 中至多包含 $S$ 中的一个点。由图可以看出，如果 $(m-d, m]$ 中有 $S$ 中的点，则此点就是 $S_1$ 中最大点。
- ❖ 因此，我们用线性时间就能找到区间 $(m-d, m]$ 和 $(m, m+d]$ 中所有点，即 $p_3$ 和 $q_3$ 。从而我们用线性时间就可以将 $S_1$ 的解和 $S_2$ 的解合并成为 $S$ 的解。

# 最接近点对问题

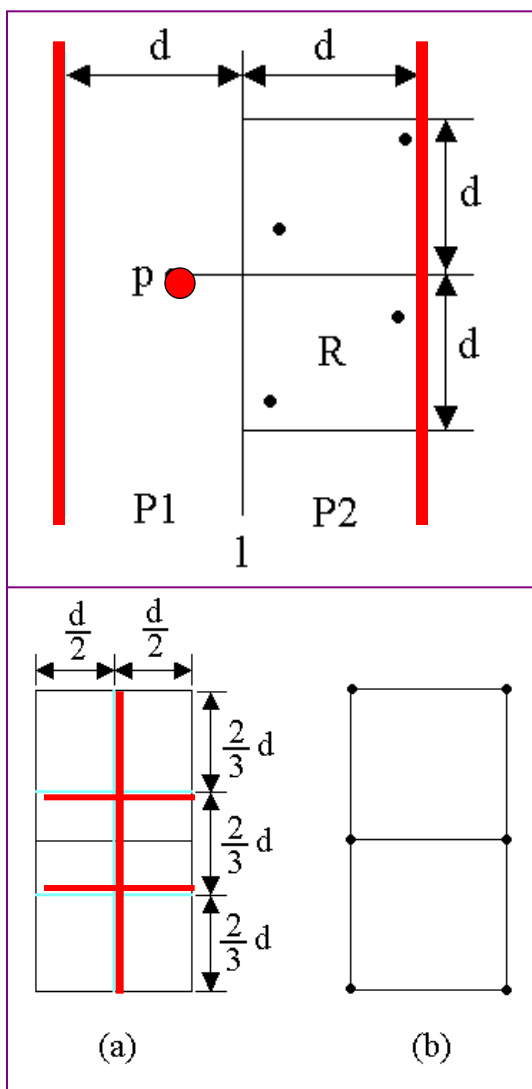
## ■ 下面来考虑二维的情形



- 选取一垂直线  $l: x=m$  来作为分割直线。其中  $m$  为  $S$  中各点  $x$  坐标的中位数。由此将  $S$  分割为  $S_1$  和  $S_2$ 。
- 递归地在  $S_1$  和  $S_2$  上找出其最小距离  $d_1$  和  $d_2$ ，并设  $d = \min\{d_1, d_2\}$ ， $S$  中的最接近点对或者是  $d$ ，或者是某个  $\{p, q\}$ ，其中  $p \in P_1$  且  $q \in P_2$ 。
- 能否在线性时间内找到  $p, q$ ？



# 最接近点对问题



能否在线性时间内找到 $p_3, q_3$  ?

- 考虑 $P_1$ 中任意一点 $p$ ，它若与 $P_2$ 中的点 $q$ 构成最接近点对的候选者，则必有 $\text{distance}(p, q) < d$ 。满足这个条件的 $P_2$ 中的点一定落在一个 $d \times 2d$ 的矩形 $R$ 中
- 由 $d$ 的意义可知， $P_2$ 中任何2个S中的点的距离都不小于 $d$ 。由此可以推出矩形 $R$ 中最多只有6个S中的点。
- 因此，在分治法的合并步骤中最多只需要检查 $6 \times n/2 = 3n$ 个候选者

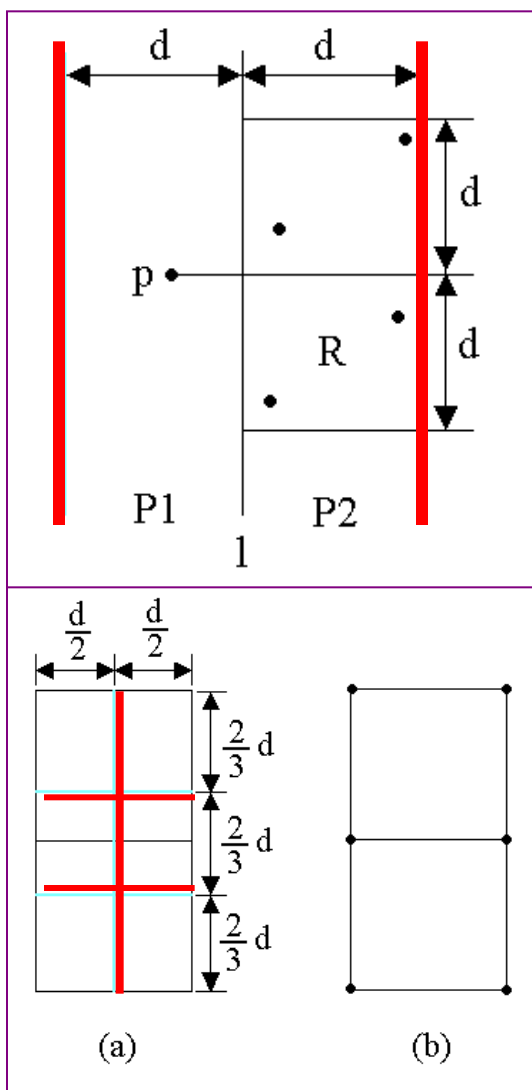
# 最接近点对问题

## ■ 鸽巢定理

- 若有 $n$ 个鸽子巢, $n+1$ 只鸽子,则至少有一个鸽子巢里至少有两只鸽子.

- 例: 1年365天,今有366人,则至少有两个人生日相同

# 最接近点对问题



**证明:**将矩形R的长为2d的边3等分，将它的长为d的边2等分，由此导出6个 $(d/2) \times (2d/3)$ 的矩形。若矩形R中有多于6个S中的点，则由鸽舍原理易知至少有一个 $(d/2) \times (2d/3)$ 的小矩形中有2个以上S中的点。设u, v是位于同一小矩形中的2个点，则

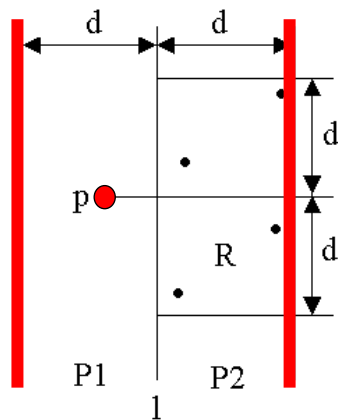
$$(x(u) - x(v))^2 + (y(u) - y(v))^2 \leq (d/2)^2 + (2d/3)^2 = \frac{25}{36}d^2$$

distance(u,v) < d。这与d的意义相矛盾。

$$d = \min(d_1, d_2)$$

# 最接近点对问题

- 为了确切地知道要检查哪6个点，可以将 $p$ 和 $P_2$ 中所有 $S_2$ 的点投影到垂直线 $l$ 上
  - 由于能与 $p$ 点一起构成最接近点对候选者的 $S_2$ 中点一定在矩形 $R$ 中，所以它们在直线 $l$ 上的投影点距 $p$ 在 $l$ 上投影点的距离小于 $d$
  - 由上面的分析可知，这种投影点最多只有6个
- 因此，若将 $P_1$ 和 $P_2$ 中所有 $S$ 中点按其 $y$ 坐标排好序，则对 $P_1$ 中所有点，对排好序的点列作一次扫描，就可以找出所有最接近点对的候选者。对 $P_1$ 中每一点最多只要检查 $P_2$ 中排好序的相继6个点



# 最接近点对问题 ✨

预排序

```
double cpair2(S)
```

```
{
```

```
    n=|S|;
```

```
    if (n < 2) return -1;
```

```
    1、 m=S中各点x间坐标的中位数;
```

```
    构造S1和S2 ;
```

```
    //S1={p∈S|x(p)≤m},
```

```
    S2={p∈S|x(p)>m}
```

```
    2、 d1=cpair2(S1);
```

```
    d2=cpair2(S2);
```

```
    3、 dm=min(d1,d2);
```

4、 设P1是S1中距垂直分割线l的距离在d之内的所有点组成的集合；

P2是S2中距分割线l的距离在d之内所有点组成的集合；

**将P1和P2中点依其y坐标值排序；**

并设X和Y是相应的已排好序的点列；

5、 通过扫描X以及对于X中每个点检查Y中与其距离在d之内的所有点(最多6个)可以完成合并；

当X中的扫描指针逐次向上移动时，Y中的扫描指针可在宽为2d的区间内移动；

设dl是按这种扫描方式找到的点对间的最小距离；

```
    6、 d=min(dm,dl);
```

```
    return d;
```

```
}
```

$O(n \log n)$

$O(n)$

$O(1)$

$O(n)$

$2T(n/2)$

$O(1)$

# 最接近点对问题



```
double cpair2(S)
```

```
{
```

```
  n=|S|
```

```
  if (n
```

```
1、 m=S
```

```
  构造
```

```
  //S1={p∈S|x(p)≤m},
```

```
  S2={p∈S|x(p)>m}
```

```
2、 d1=cpair2(S1);
```

```
   d2=cpair2(S2);
```

```
3、 dm=min(d1,d2);
```

4、 设P1是S1中距垂直分割线l的距离在dm之内的所有点组成的集合；

P2是S2中距分割线l的距离在dm之内所有

复杂度分析

$$T(n) = \begin{cases} O(1) & n < 4 \\ 2T(n/2) + O(n) & n \geq 4 \end{cases}$$

$T(n) = O(n \log n)$

; Y中与  
以完成

当X中的扫描指针逐次向上移动时，Y中的扫描指针可在宽为 $2d_m$ 的区间内移动；

设 $d_l$ 是按这种扫描方式找到的点对间的最小距离；

```
6、 d=min(dm,dl);
```

```
   return d;
```

```
}
```

渐近意义下的  
最优算法

# 最接近点对问题小结

## ■ 分治法求解最接近点对问题

- 问题分析过程（降维，理论到实践）
  - 问题求解算法的三步骤（分、解、合）
  - 问题的复杂度分析
- 
- 为提高效率，对算法合并部分进行了优化: 从 $O(n^2) \Rightarrow O(n)$

# 分治策略总结

- 分：分割成 $p$ 个子问题。子问题间相互独立(才能分别求解)。
  - 问题：应该把原问题分割成多少个子问题才合适？子问题规模是否应该相同？
  - 答：需具体问题具体分析。一般来讲，均匀获得较好效果。
- 解：如果子问题大于预定阈值 $m$ ，则递归应用算法求解，否则直接对子问题求解。
  - 问题：一般递归代价较大，故而有阈值 $m$ ，那 $m$ 如何确定？
  - 答：具体问题具体分析。严格数学分析，经验等。
- 合并：具体问题具体分析





# 小结

---

- 重点：
  - 递归的概念。
  - 设计有效算法的分治策略, 分治算法框架
  - 经典问题案例分析
- 难点
  - 分治算法框架
  - 递归方程式的获取



## 本章总结

---

- 理解递归的概念
- 掌握设计有效算法的分治策略, 分治算法框架
- 通过下面的范例学习分治策略设计与分析技巧
  - 二分搜索技术
  - 大整数乘法
  - Strassen矩阵乘法
  - 合并排序和快速排序
  - 线性时间选择
  - 最接近点对问题