



分治法的应用

最接近点对问题



最接近点对问题

- ✓ 在应用中，常用诸如点、圆等简单的几何对象代表现实世界中的实体。在涉及这些几何对象的问题中，常需要了解其邻域中其他几何对象的信息。
- ✓ 最接近点对问题的提法是：

给定平面上 n 个点，找其中的一对点，使得在 n 个点的所有点对中，该点对的距离最小。

- ✓ 严格地说，最接近点对可能多于1对。为了简单起见，这里只限于找其中的一对。



最接近点对问题

问题提出：

◆在**直线**上的 n 个点中，找出其中的一对点，使得在 n 个点组成的所有点对中，该点对的距离最小！

思路1:

只要将每一点与其他 $n-1$ 个点距离算出，找出达到最小距离的两点即可。

效率:

$O(n^2)$

思路2:

在直线上，最近点对问题可以通过1次排序和1维扫描来解决。

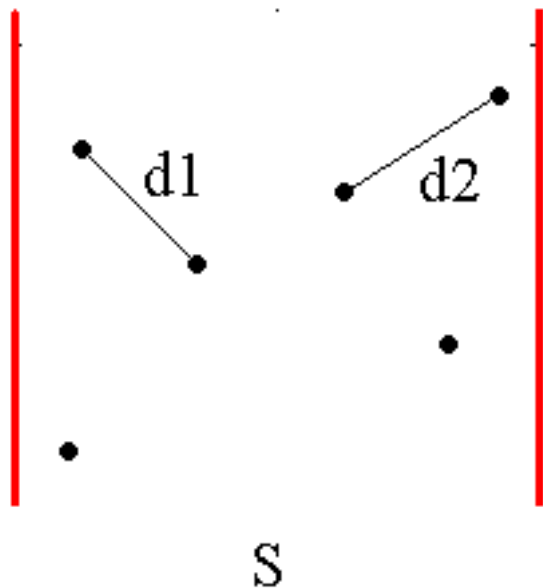
效率:

$O(n \log n)$

最接近点对问题

问题提出：

◆在二维平面上的 n 个点中，找出其中的一对点，使得在 n 个点组成的所有点对中，该点对的距离最小！



思路2:

在直线上，最近点对问题可以通过1次排序和1维扫描来解决。

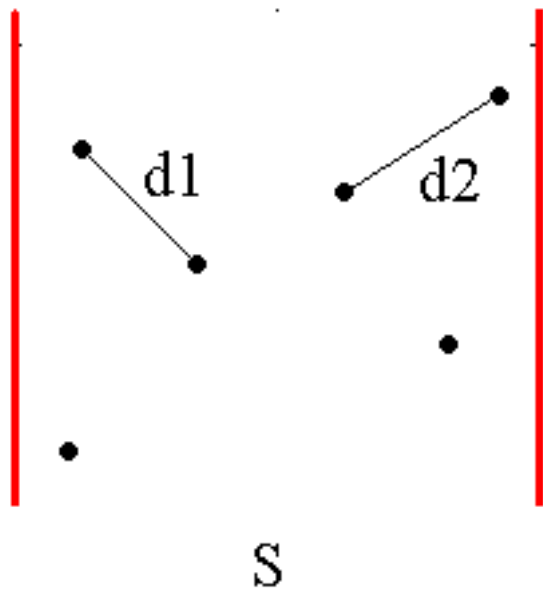
在二维空间中，这个思路是行不通的。

体会分治的策略：缩小问题的规模

最接近点对问题

问题提出:

◆在二维平面上的 n 个点中, 找出其中的一对点, 使得在 n 个点组成的所有点对中, 该点对的距离最小!



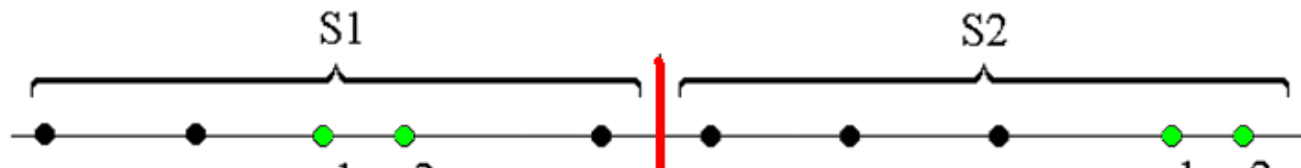
分治法的思路:

- ① 划分成子规模点集
- ② 找到极值情况
- ③ 合并

④ 提高效率 (平衡子问题)

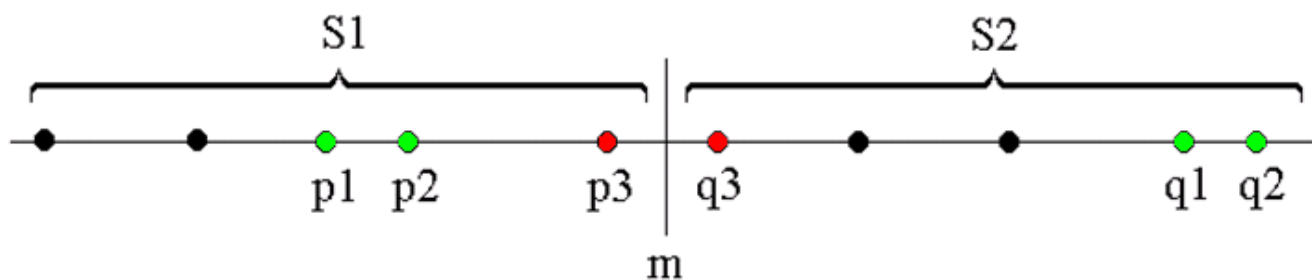
一维：最接近点对问题

- 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。

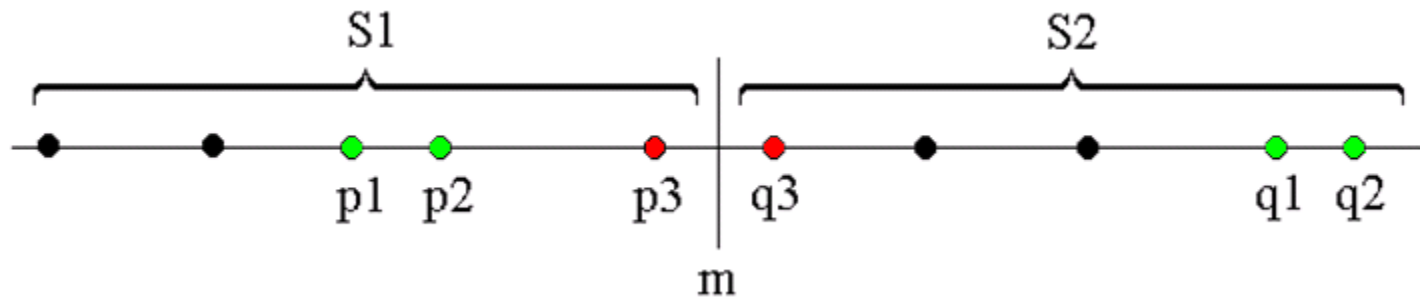


思考：此时找到的距离是全集 S 的最小距离吗？

- 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 ；
- 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 $\{q_1, q_2\}$
- 合并



如何找 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 p_3 就是 S_1 中最大点。

◆ 同理, q_3 就是 S_2 中的最小点。

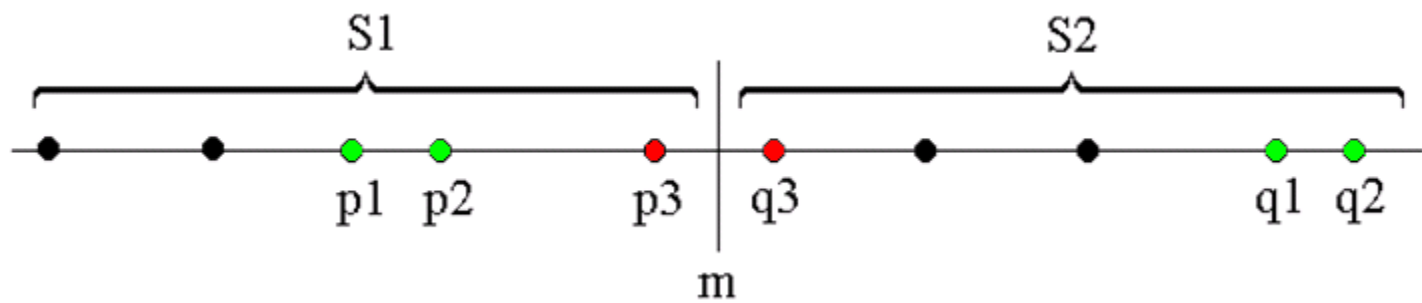
分治法的思路:

- ① 划分成子规模点集 S_1 和 S_2
- ② 找到 S_1 和 S_2 的最小距离 d 。
- ③ 合并 S_1 和 S_2 : 并利用 d 在 S_1 的 $(m-d, m]$ 和 S_2 的 $(m, m+d]$ 中找最大点和最小点, 即 p_3 和 q_3 。选出最小距离, 完成合并

分治法的算法复杂性:

- ① 划分成子规模点集 S_1 和 S_2
- ② 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。

算法的最坏情况?



如何选择m?

$$m = \frac{\max(s) + \min(s)}{2}$$

最坏情况:

- ① 划分成子规模点集S1和S2
- ② S1的个数=1, S2的个数=n-1

效率:

$O(n^2)$

改进方案:

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。

效率:

=线性时间选择= $O(n)$



//一维

```
bool Cpair1( s, d )
{
    n = |s|;
    if (n<2) {d为无穷大; return false;}
    m = s中各个坐标的中位数;
    //构造s1 和 s2
    //S1 = { x<m} s2 = {x > m }
    Cpair1( s1, d1 );
    Cpair1( s2, d2 );
    p = max (s1);
    q = min (s2);
    d = min( d1, d2, q-p);
    return true;
}
```



一维情况下的算法复杂性

复杂度分析

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

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

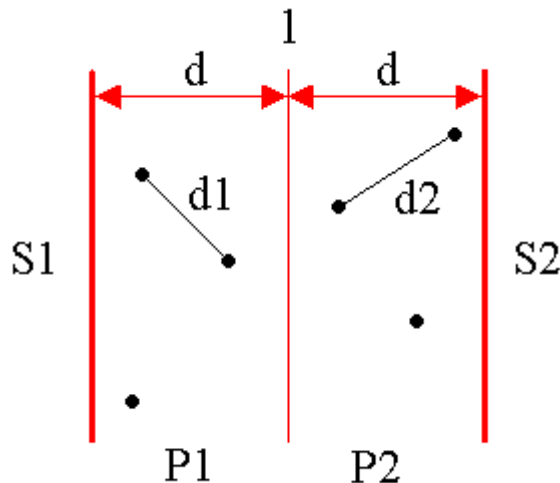
二维：最接近点对问题

◆ 下面来考虑二维的情形。

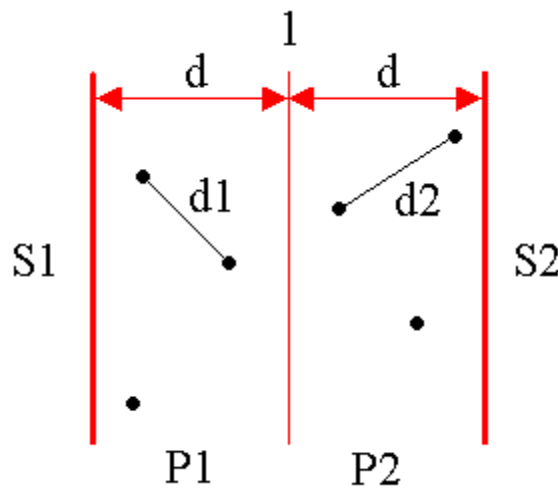
➤ 选取一垂直线 $l: x = m$ 来作为分割直线。其中 m 为 S 中各点 x 坐标的中位数。由此将 S 分割为 S_1 和 S_2 。

➤ 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 $q \in P_2$ 。

➤ **合并：能否在线性时间内找到 p, q ，完成合并？**



算法的最坏情况?



最坏情况:

- ① 设 P_1 中的一个点; 对应 p , 在 P_2 中共有 $n/2$ 个候选点;
- ② 则对应 P_1 , 共需要排查比较 $n/2 * n/2$ 个对候选点。

改进方案:

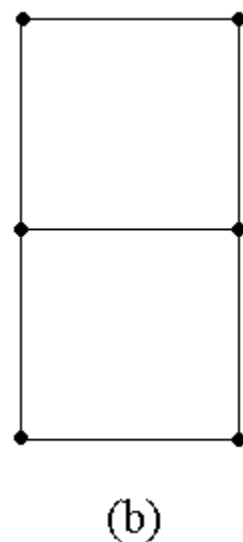
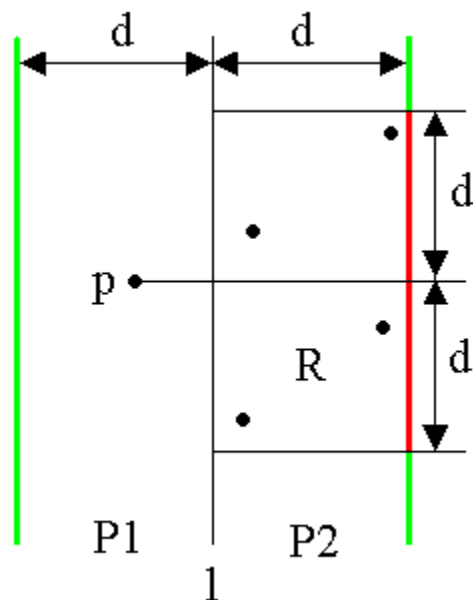
缩小排查的规模, 降低幂次。

效率:

=在线性时间里查找 = $O(n)$

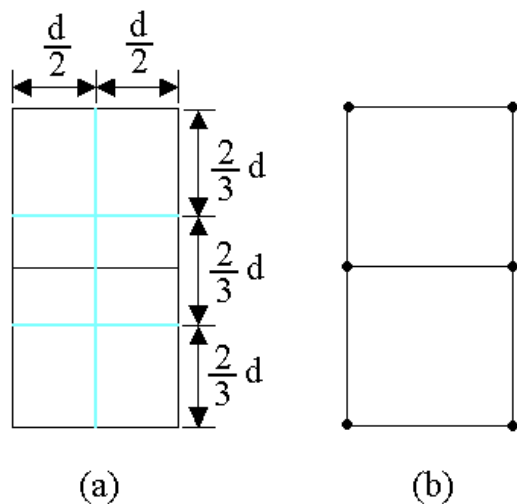
能否在线性时间内找到 p_3, q_3 ?

- ◆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 $n/2 \times 6 = 3n$ 个候选者



为什么只有6个候选点??

- ◆考虑P1中任意一点p，它若与P2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P2中的点一定落在一个 $d \times 2d$ 的矩形R中
- ◆由d的意义可知，P2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



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

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

$\text{distance}(u, v) < d$ 。这与d的意义相矛盾。



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

```
double cpair2(S)
```

```
{
```

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

```
    if (n < 2) return false;
```

```
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_m 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_m 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_m 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 $2d_m$ 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;
```

```
}
```




最接近点对算法的复杂性分析

最接近点对算法的复杂性分析

```
double cpair2(S)
```

```
{
```

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

```
    if (n < 2) return false;
```

1、 $m=S$ 中各点 x 间坐标的中位数;

构造 S_1 和 S_2 ;

```
    //S1={p∈S|x(p)≤m},
```

```
    //S2={p∈S|x(p)>m}
```

2、 $d_1=cpair2(S_1)$;

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

3、 $d_m=\min(d_1, d_2)$;

4、 设 P_1 是 S_1 中距垂直分割线 l 的距离在 d_m 之内的所有点组成的集合;

P_2 是 S_2 中距分割线 l 的距离在 d_m 之内所有点组成的集合;

将 P_1 和 P_2 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_m 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 $2d_m$ 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、 $d=\min(d_m, d_l)$;

```
    return d;
```

```
}
```

第3步和第6步是常数时间。



最接近点对算法的复杂性分析

```
double cpair2(S)
```

```
{  
    n=|S|;  
    if (n < 2) return false;
```

```
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_m 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_m 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_m 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 $2d_m$ 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、 $d=\min(d_m, d_l)$;

return d;

```
}
```

第1步和第5步是线性时间。



最接近点对算法的复杂性分析

double **cpair2**(S)

{

$n = |S|;$

if ($n < 2$) **return** false;

1、 $m = S$ 中各点 x 间坐标的中位数;

构造 S_1 和 S_2 ;

// $S_1 = \{p \in S \mid x(p) \leq m\},$

// $S_2 = \{p \in S \mid x(p) > m\}$

2、 $d_1 = \text{cpair2}(S_1);$

$d_2 = \text{cpair2}(S_2);$

3、 $d_m = \min(d_1, d_2);$

4、 设 P_1 是 S_1 中距垂直分割线 l 的距离在 d_m 之内的所有点组成的集合;

P_2 是 S_2 中距分割线 l 的距离在 d_m 之内所有点组成的集合;

将 P_1 和 P_2 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_m 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 $2d_m$ 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、 $d = \min(d_m, d_l);$

return $d;$

}

第2步时间 = $2T(n/2)$ 。



最接近点对算法的复杂性分析

```
double cpair2(S)
```

```
{
```

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

```
    if (n < 2) return false;
```

1、 $m=S$ 中各点 x 间坐标的中位数;

构造 S_1 和 S_2 ;

```
//S1={p∈S|x(p)≤m},
```

```
//S2={p∈S|x(p)>m}
```

2、 $d_1=cpair2(S_1)$;

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

3、 $d_m=\min(d_1,d_2)$;

第4步时间 = $O(n\log n)$ 。

4、 设 P_1 是 S_1 中距垂直分割线 l 的距离在 d_m 之内的所有点组成的集合;

P_2 是 S_2 中距分割线 l 的距离在 d_m 之内所有点组成的集合;

将 P_1 和 P_2 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_m 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 $2d_m$ 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、 $d=\min(d_m,d_l)$;

```
return d;
```

```
}
```



合并时间的线性优化

- 设计算法时常采用的**预排序**技术，即在使用分治法之前，预先将 S 中 n 个点依其 y 坐标值排好序，设排好序的点列为 P^* 。
- 在执行分治法的第4步时，只要对 P^* 作一次线性扫描，即可抽取出我们所需要的排好序的点列 $P1^*$ 和 $P2^*$ 。
- 在第5步中再对 $P1^*$ 作一次线性扫描，即可求得 d_l 。因此，第4步和第5步的两遍扫描合在一起只要用 $O(n)$ 时间。



最接近点对问题

复杂度分析

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

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



分治法的应用

循环赛问题



循环赛日程表

设计一个满足以下要求的比赛日程表：

有 $n=2^k$ 个运动员

- (1) 每个选手必须与其他 $n-1$ 个选手各赛一次；
- (2) 每个选手一天只能赛一次；
- (3) 循环赛一共进行 $n-1$ 天。

循环赛日程表

设计一个满足以下要求的比赛日程表：

- (1) 每个选手必须与其他 $n-1$ 个选手各赛一次；
- (2) 每个选手一天只能赛一次；
- (3) 循环赛一共进行 $n-1$ 天。

按分治策略，将所有的选手分为两半， n 个选手的比赛日程表就可以通过为 $n/2$ 个选手设计的比赛日程表来决定。递归地用对选手进行分割，直到只剩下2个选手时，比赛日程表的制定就变得很简单。这时只要让这2个选手进行比赛就可以了。

1	2	3	4	5	6	7	8
2	1	4	3	6	5	8	7
3	4	1	2	7	8	5	6
4	3	2	1	8	7	6	5
5	6	7	8	1	2	3	4
6	5	8	7	2	1	4	3
7	8	5	6	3	4	1	2
8	7	6	5	4	3	2	1



归纳总结



分治法的基本思想

- 分治法的设计思想是，将一个难以直接解决的大问题，分割成一些规模较小的相同问题，以便各个击破，分而治之。
- **一对孪生兄弟：**
 - 如果原问题可分割成 k 个子问题， $1 < k \leq n$ ，且这些子问题都可解，并可利用这些子问题的解求出原问题的解，那么这种分治法就是可行的。由分治法产生的子问题往往是原问题的较小模式，这就为使用[递归技术](#)提供了方便。
 - 在这种情况下，反复应用分治手段，可以使子问题与原问题类型一致而其规模却不断缩小，最终使子问题缩小到很容易直接求出其解。这自然导致递归过程的产生。分治与递归像一对孪生兄弟，经常同时应用在算法设计之中，并由此产生许多高效算法。



分治法的使用条件

- 该问题的规模缩小到一定的程度就可以容易地解决；
- 该问题可以分解为若干个规模较小的相同子问题，即该问题具有最优子结构性质。
- 利用该问题分解出的子问题的解可以合并为该问题的解；
- 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。



分治法的基本步骤

- 分治法在每一层递归上都有三个步骤：
 - 分解：将原问题分解为若干个规模较小，相互独立，与原问题形式相同的子问题；
 - 解决：若子问题规模较小而容易被解决则直接解，否则递归地解各个子问题；
 - 合并：将各个子问题的解合并为原问题的解。



分治法的算法复杂性和求解

- 利用递推代入的方法

$$T(n) = \begin{cases} c & n = 1 \\ aT(n/b) + cn^k & n > 1 \end{cases}$$

$$T(n) = \begin{cases} O(n^{\log_b a}) & a > b^k \\ O(n^k \log_b n) & a = b^k \\ O(n^k) & a < b^k \end{cases}$$



编程作业 (DDL: 11.07)

- 线性时间选择算法
- 平面最接近点对算法