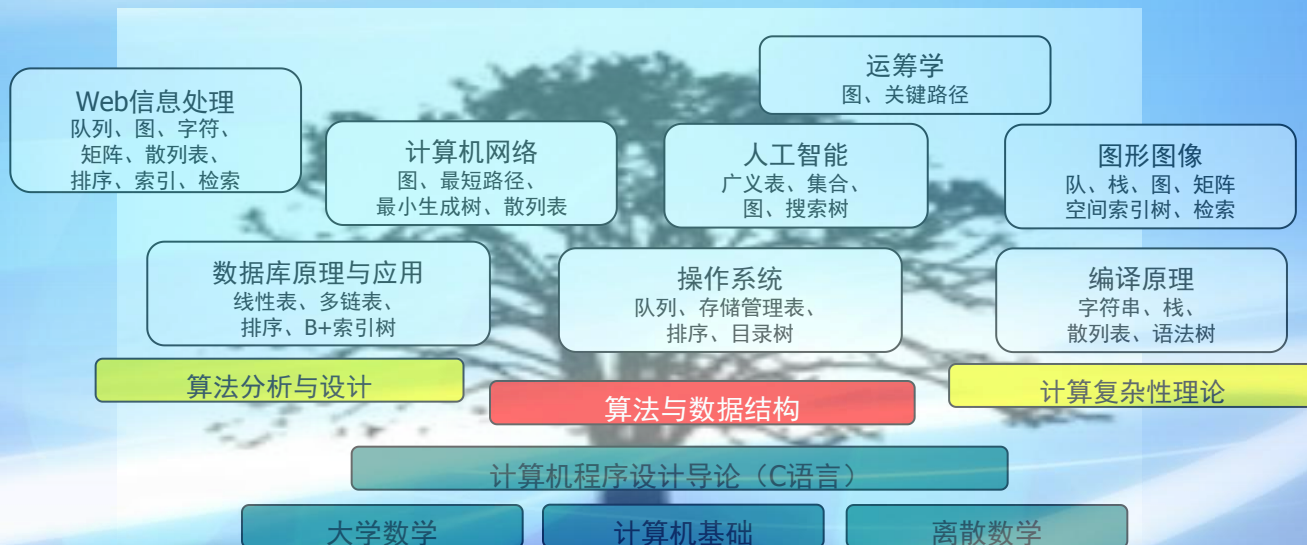




《数据结构》

算法的评价

主讲人：陈卫卫






斐波那契函数

$$f_i = \begin{cases} 1 & i = 0, 1 \\ f_{i-1} + f_{i-2} & i \geq 2 \end{cases}$$

方法一：递归方法

```
int fib(int n)
{
1.  if (n < 2)
2.    f = n; // base cases
3.  else
4.    f = fib( n-1 )+ fib( n-2 );
5.  return f;
}
```




$$i = 0, 1$$

$$i \geq 2$$

方法二：递推方法

```
int fib(int n)
{ int f0=1,f1=1,f2, i=2;
1.  if (n < 2)
2.    return( n); // base cases
3.  while (i<=n)
4.    { f2=f1+f0;
5.      f0=f1, f1=f2;
6.      i++;
7.    }
  return f; }
```





学习目标和要求

1. 算法的评价标准
2. 大O记号和常用阶的高低
3. 时间复杂性的计算方法



算法的评价标准

- ❖ 算法评价（评估，评测）称为算法分析（Algorithm analysis）
- ❖ 算法的评价标准
 - （1）算法的**正确性**
 - （2）算法的**有效性**



算法的正确性

能满足具体问题的需求，且对**所有的合法的**输入数据都正确

- **算法的正确性是最起码的，也是最重要的**
- 一个正确的算法应当对所有合法的输入数据都能“计算”出正确的结果。

例，一个排序算法，只有对任意 n 个数据都能完成排序工作的算法才是正确的排序算法



算法的正确性

如何证明算法的正确性？

评价方法：

- 人工证明

归纳法

- 调试

精心挑选具有“代表性”的数据

只能验证算法有错，不能证明算法无错



算法的有效性

- 算法的**时间复杂性** (time complexity)
算法对时间的需求
同一问题，算法执行时间越短，效率越高
- 算法的**空间复杂性** (space complexity)
算法对空间的需求 (存储空间)



算法的时间复杂性

- 算法的时间复杂性是输入数据量 n 的函数，记为 $T(n)$ ，描述算法执行过程中所需的时间用量与问题规模 n 之间的函数关系
- 评价算法的时间复杂性，就是设法找出 $T(n)$ 和 n 的函数关系，即计算出 $T(n)$



算法的时间复杂性

■ 时间单位

每执行一条基本语句耗用一个时间单位
(比较粗些)

■ $T(n)$ =执行基本语句的总条(次)数

大体上能够说明算法的时间性能



渐进时间复杂性

$$T(n) = O(f(n))$$

$f(n)$: 运行时间
增长率的上界

$T(n)$ 是 $f(n)$ 的
大O函数

只求 $T(n)$ 的最高阶
忽略其低阶项和常系数

简化 $T(n)$ 的计算；较客观地反映当 n 很大时，
算法的时间性能

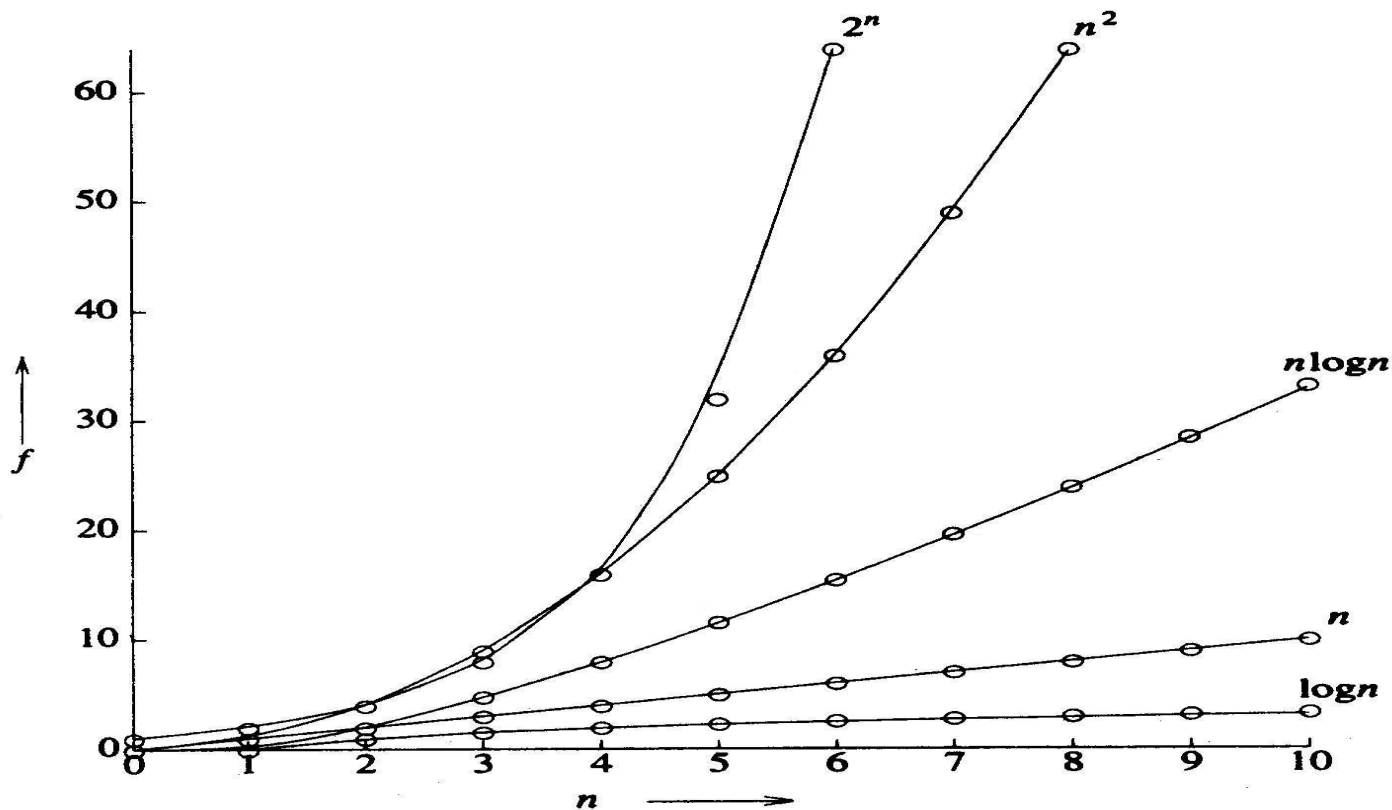


常用阶（由低到高）

$O(1)$	} (有效算法)	常数阶——最快
$O(\log n)$		对数阶——底数无关
$O(n)$		线性阶
$O(n \log n)$		很理想的阶
$O(n^2)$		平方阶
$O(n^3)$		c是常数，多项式阶
$O(n^c)$		
$O(2^n)$	} (无效算法)	指数阶 阶乘阶
$O(n!)$		



常用阶（由低到高）



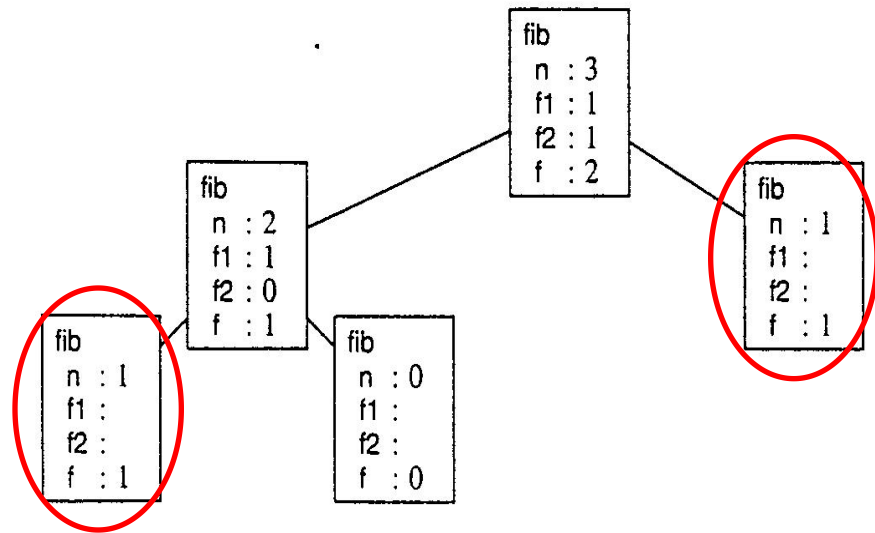


示例：求斐波那契函数值的算法时间复杂性

方法一：递归方法

```
int fib(int n)
{
1.  if (n < 2)
2.    f = n; // base cases
3.  else
4.    f = fib(n-1) + fib(n-2);
5.  return f;
}
```

$$T(n) = O(\Phi^n) \quad \left(\Phi = \frac{1+\sqrt{5}}{2}\right)$$




$$\begin{cases} T(n) = 1 & n = 0, 1 \\ T(n) = T(n-1) + T(n-2) & n > 1 \end{cases}$$



示例：求斐波那契函数值的算法时间复杂性

方法一：递归方法


```
int fib(int n)
{
1.  if (n < 2)
2.    f = n; // base cases
3.  else
4.    f = fib( n-1 )+ fib( n-2 );
5.  return f;
}
```



$$T(n) = O(\Phi^n) \quad \left(\Phi = \frac{1+\sqrt{5}}{2}\right)$$

方法二：递推方法

```
int fib(int n)
{ int f0=1,f1=1,f2, i=2;
1.  if (n < 2)
2.    return( n); // base cases
3.  while (i<=n)
4.    { f2=f1+f0;
5.      f0=f1, f1=f2;
6.      i++;
7.    }
  return f; }
```




$$T(n) = O(n)$$



示例：求斐波那契函数值的算法时间复杂性


方法一：递归方法

```
int fib(int n)
{
1.  if (n < 2)
2.    f = n; // base cases
3.  else
4.    f = fib( n-1 )+ fib( n-2 );
5.  return f;
}
```



方法二：递推方法

```
int fib(int n)
{ int f0=1,f1=1,f2, i=2;
1.  if (n < 2)
2.    return( n); // base cases
3.  while (i<=n)
4.    { f2=f1+f0;
5.      f0=f1, f1=f2;
6.      i++;
7.    }
  return f;
}
```



设计算法时，应当选用有效算法，并且尽量设法降低它的时间耗用量，以提高算法的运行速度。



算法的最坏情况和平均情况

为什么要区分两种情况？

- ❖ 有些算法因分枝等因素，对不同的输入数据（即使输入数据量都是 n ）耗用时间会有所不同，而且往往相差很大
- ❖ 为使评价更客观，更有说服力，通常需要分几种情况讨论算法的时间性能
- ❖ 在算法理论分析上，最常见的是分别计算出**最坏情况下**和**平均情况**下算法的时间复杂性（也称最坏性态和平均性态）



最坏情况和平均情况

最坏情况 (worst-case)

具有相同输入数据量的不同输入数据
算法时间用量的最大值

10
20
30
40
50
60

60
50
40
30
20
10



最坏情况和平均情况

最坏情况 (worst-case)

具有相同输入数据量的不同输入数据
算法时间用量的最大值

用 $T_w(n)$ 表示

说一个算法是“好”的，总是希望它在任何情况下运行速度都快——最坏情况下算法的时间性态可以表述算法的这一特征。



最坏情况和平均情况

平均情况

对于所有相同输入数据量的各种不同数据，
算法耗用时间的“平均值”

用 $T_E(n)$ 表示

加概率：期望情况（expected-case）

等概率：平均情况（average -case）



最坏情况和平均情况

平均情况

对于所有相同输入数据量的各种不同数据，
算法耗用时间的“平均值”

用 $T_E(n)$ 表示

从实用角度看，有些算法遇到最坏情况的可能性极小极小，在大多数情况下是快的。算法的平均性态可以表述算法的这一特征

从最坏情况和平均情况两个角度分析算法的时间性能，可以给算法作出更为客观的评价



空间复杂性

算法空间用量函数 $S(n)$

算法执行时所需空间：占用内存单元数

通常只计算辅助空间用量

不计原始数据所占的空间

为了节省时间，先作“预处理”，多记一些信息（多占空间）——时空转换

时空折中方案（space versus time trade-offs）



示例——循环地右移k位问题

❖ 问题：设计算法将数组 $a[n]$ 的每个元素都循环地右移 k 位，这里 $0 < k < n$ 。

方法一：K遍右移法

(1) 算法文字描述

每遍将 n 个元素循环右移一位，经 k 遍右移，而完成。



示例——循环地右移k位问题

❖ 问题：设计算法将数组 $a[n]$ 的每个元素都循环地右移 k 位，这里 $0 < k < n$ 。

方法一：K遍右移法

(1) 算法文字描述

每遍将 n 个元素循环右移一位，经 k 遍右移，而完成。

例如（ $n=6$ ， $k=2$ ），

原始排列

10	20	30	40	50	60
----	----	----	----	----	----

第一遍，循环右移一位

60	10	20	30	40	50
----	----	----	----	----	----

第二遍，循环右移一位

50	60	10	20	30	40
----	----	----	----	----	----



示例——循环地右移k位问题

❖ 问题：设计算法将数组 $a[n]$ 的每个元素都循环地右移 k 位，这里 $0 < k < n$ 。

方法一：K遍右移法

(2) 算法形式化描述

```
void method1(int a[N], int n, int k) //移位函数
```

```
{ int x,i,j;
```

```
1. for(j=0;j<k;j++)
```

```
2. { x=a[n-1];
```

```
3.   for(i=n-2;i>=0;i--)a[i+1]=a[i];
```

```
4.   a[0]=x;
```

```
}
```

```
}
```




示例——循环地右移k位问题

❖ 问题：设计算法将数组 $a[n]$ 的每个元素都循环地右移 k 位，这里 $0 < k < n$ 。

方法一：K遍右移法

(2) 算法形式化描述

```
void method1(int a[N], int n, int k) //移位函数
```

```
{ int x,i,j;
```

```
1. for(j=0;j<k;j++)
```

```
2. { x=a[n-1];
```

```
3.   for(i=n-2;i>=0;i--)a[i+1]=a[i];
```

```
4.   a[0]=x;
```

```
}
```

```
}
```

空间复杂性： $S(n)=1$

时间复杂性： $T(n)=k(n+1)$



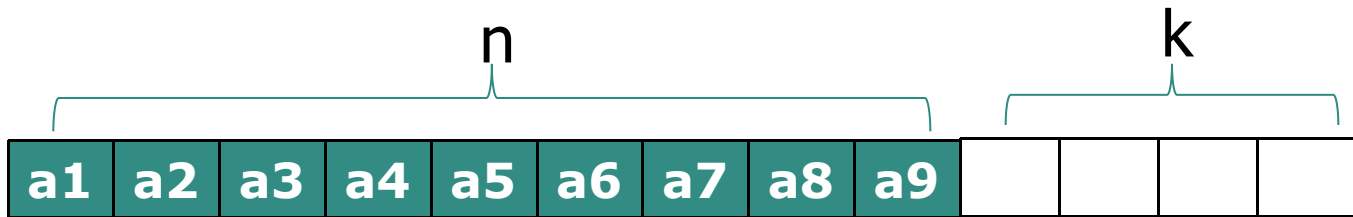
示例——循环地右移k位问题

❖ 问题：设计算法将数组 $a[n]$ 的每个元素都循环地右移 k 位，这里 $0 < k < n$ 。

方法二：加长数组法

(1) 算法文字描述

将数组 $a[n]$ 的长度加长至 $a[n+k]$ 后，将 $a[0]$ 至 $a[n-1]$ 右移 k 位，再将移出“数组”的 k 个元素移至数组左端。





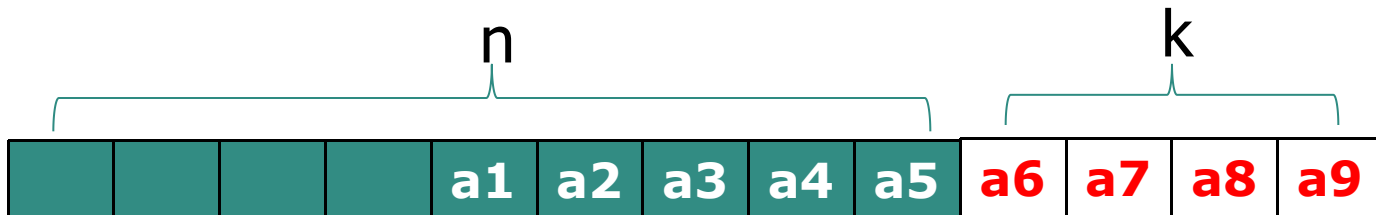
示例——循环地右移k位问题

❖ 问题：设计算法将数组 $a[n]$ 的每个元素都循环地右移 k 位，这里 $0 < k < n$ 。

方法二：加长数组法

(1) 算法文字描述

将数组 $a[n]$ 的长度加长至 $a[n+k]$ 后，将 $a[0]$ 至 $a[n-1]$ 右移 k 位，再将移出“数组”的 k 个元素移至数组左端。





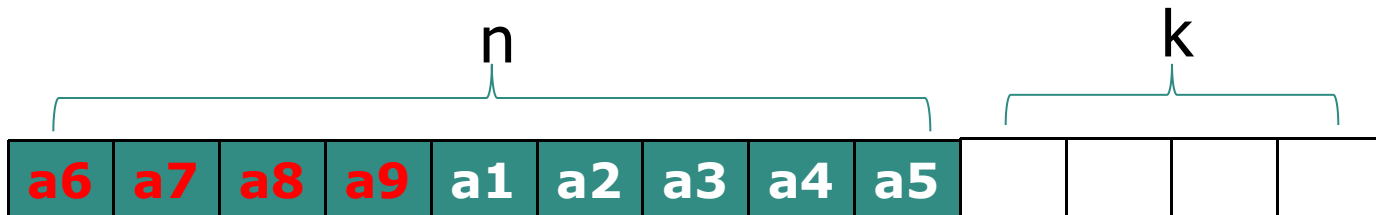
示例——循环地右移k位问题

❖ 问题：设计算法将数组 $a[n]$ 的每个元素都循环地右移 k 位，这里 $0 < k < n$ 。

方法二：加长数组法

(1) 算法文字描述

将数组 $a[n]$ 的长度加长至 $a[n+k]$ 后，将 $a[0]$ 至 $a[n-1]$ 右移 k 位，再将移出“数组”的 k 个元素移至数组左端。





示例——循环地右移k位问题

❖ 问题：设计算法将数组 $a[n]$ 的每个元素都循环地右移 k 位，这里 $0 < k < n$ 。

方法二：加长数组法

(2) 算法形式化描述

```
void method3(int a[], int n, int k) //移位函数
{
    int i;
    for(i=n-1; i>=0; i--) a[i+k]=a[i]; //注意移动方向
    for(i=0; i<k; i++) a[i]=a[i+n];
}
```



示例——循环地右移k位问题

❖ 问题：设计算法将数组 $a[n]$ 的每个元素都循环地右移 k 位，这里 $0 < k < n$ 。

方法二：加长数组法

(2) 算法形式化描述

```
void method3(int a[], int n, int k) //移位函数
{
    int i;
    for(i=n-1; i>=0; i--) a[i+k]=a[i]; //注意移动方向
    for(i=0; i<k; i++) a[i]=a[i+n];
}
```

空间复杂性: $S(n)=k$
时间复杂性: $T(n)=n+k$



示例——循环地右移k位问题

❖ 问题：设计算法将数组 $a[n]$ 的每个元素都循环地右移 k 位，这里 $0 < k < n$ 。

方法三：置换圈法

已经证明将数组 $a[n]$ 的每个元素都循环地右移 k 位的结果，共产生 m 个等长的置换圈（元素只在圈移动），其中， m 是 n 和 k 的最大公约数。根据这一结论，设计出按圈移动算法。



示例——循环地右移k位问题

方法三：置换圈法

```
int gcd(int m,int n) //求m和n的最大公因子的函数
{ int r;    while(n) r=m%n, m=n, n=r;    return m;    }
void method5(int a[],int n,int k)          //移位函数
{ int i,j,m,p,q,s,x;
1.  m=gcd(n,k);                          //圈数
2.  s=n/m;                               //圈长度
3.  for(i=0;i<m;++i)                     //循环处理m个圈
4.  { x=a[i];                             //取出圈头元素
5.    q=i;                                //圈头下标
6.    p=(q-k+n) %n;                       //圈尾下标
7.    for(j=1;j<s;j++)                    //圈内移位
8.    { a[q]=a[p];      q=p;      p=(p-k+n) %n;    }
9.    a[q]=x;                             //圈头元素就位
    }
```




示例——循环地右移k位问题

方法三：置换圈法

int gcd(int m,int n) //求m和n的最大公因子的函数

{ int r; while(n) r=m%n, m=n, n=r;

void method5(int a[],int n,int k)

{ int i,j,m,p,q,s,x;

```
1. m=gcd(n,k);           //圈数
2. s=n/m;                //圈长度
3. for(i=0;i<m;++i)      //循环处理m个圈
4. { x=a[i];              //取出圈头元素
5.   q=i;                 //圈头下标
6.   p=(q-k+n) %n;        //圈尾下标
7.   for(j=1;j<s;j++)      //圈内移位
8.   { a[q]=a[p];          q=p;   p=(p-k+n)%n;
9.     a[q]=x;              //圈头元素就位
```

- 空间复杂性： $S(n)=1$ 。
- 每圈移位时，除圈头元素移动2次外，其余元素均需要移动1次。
- 又由于共有m个置换圈，所以，总的移动次数： $T(n)=n+m$ 。
- 又因为，m是n和k的最大公因子，故， $m \leq k$ 。
- 元素移动总次数： $T(n) \leq n+k$



示例——循环地右移k位问题

❖ 问题：设计算法将数组 $a[n]$ 的每个元素都循环地右移 k 位，这里 $0 < k < n$ 。

方法	时间复杂性 $T(n)$ (移动总次数)	空间复杂性 $S(n)$	设计思路
1、 k 遍右移法	$k(n+1)$	1	直观
2、加长数组法	$k+n$	k	用空间换时间
3、置换圈法	$\leq k+n$	1	好算法



算法的选用原则

- 当数据量不大时，低阶算法未必就快
例如，算法A1和A2的时间复杂性分别为

$$T1(n)=1000n$$

和

$$T2(n)=n^2$$

虽然 $O(T1(n)) < O(T2(n))$

当 $n > 1000$ 时，A1好于A2

当 $n \leq 1000$ 时，A2好于A1，因为 $T2(n) \leq T1(n)$



算法的选用原则

- 总原则：能满足客观要求即可用
- 需要考虑如下因素：
 - (1) 算法实现的难易程度
 - (2) 算法使用的次数，否实时处理
(如通信、天气预报等)
 - (3) 算法运行环境
输入数据量的大小范围



小结

