

问题，实例和算法

■ 考虑计算问题时，需要区分三个概念

- 一个**问题 W**：是一个需要解决的需求 (需用计算求解)；例如，求实数的平方根，找出大于整数 m 的第一个素数等等
- 问题 **W** 的一个**实例 w**：是问题 **W** 的一个具体例子；例如：求 **2.0** 的平方根，找出大于 10^{10} 的第一个素数等等
- 解决问题 **W** 的一个**算法 A**：是对“能求解问题 **W** 的所有实例的一个计算过程”的严格描述；对 **W** 的实例 **w**，实施算法 **A** 描述的计算过程就得到所需结果；例如，平方根算法能求出 **2.0** 的平方根，求素数算法能得到大于 10^{10} 的第一个素数

■ 对于解决某个具体计算问题 **W** 的具体算法 **A**

- 需关注 **A** 在计算中的存储开销、时间开销
- 算法 **A** 应该能处理问题 **W** 的任何一个实例
 - 具体实例的规模不同 → 计算时的实际开销与**实例的规模**有关

算法的复杂性 (1)

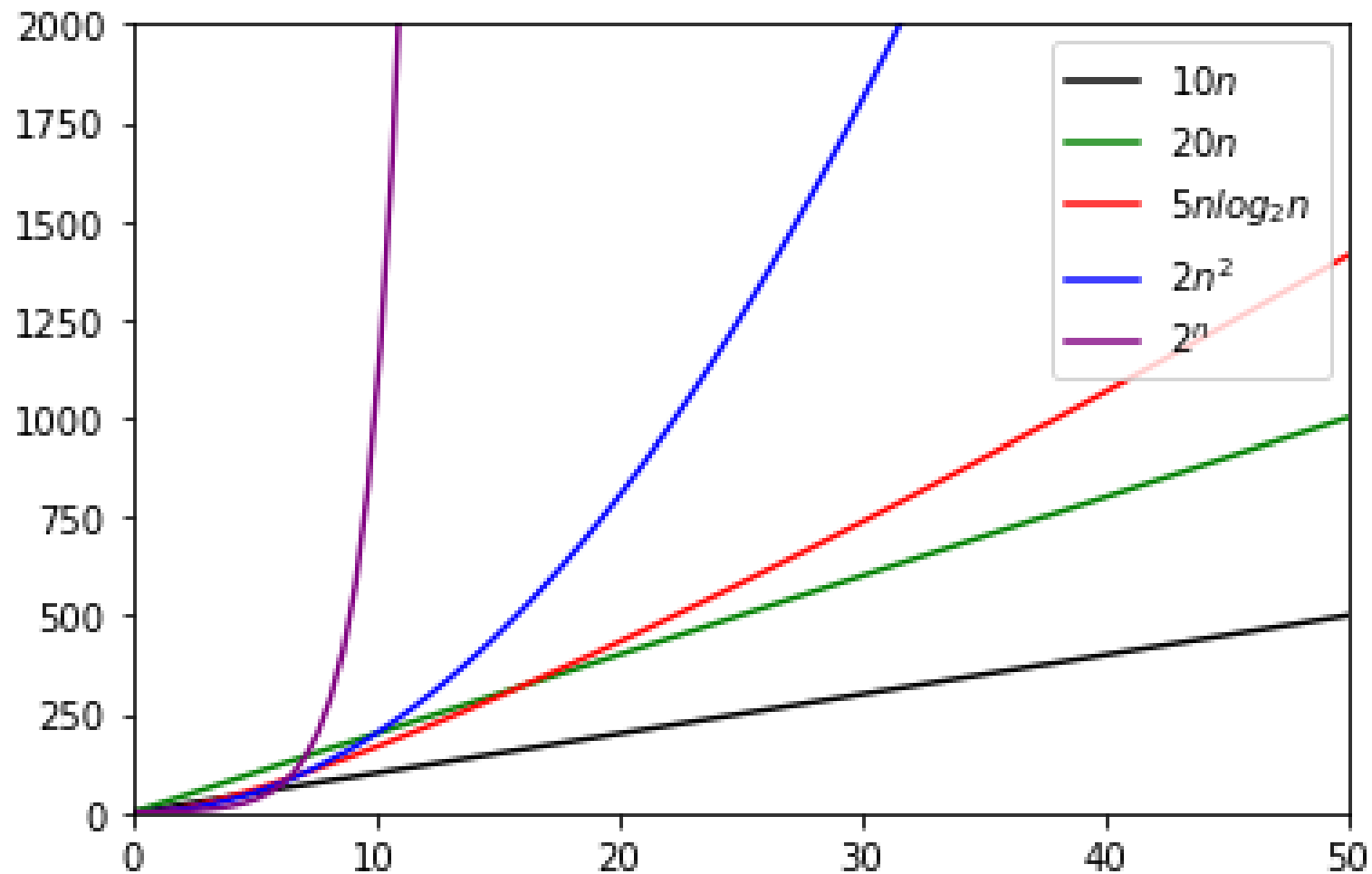
- 不同实际机器的操作执行速度、存储单元大小都可能不同
 - 应该对算法性质做抽象的理论分析和研究，排除具体机器的非普遍性特征，从而反映出问题的共性和本质
- 针对现实中的计算问题，为了抽象地研究算法性质，需假定
 - 计算中的数据存储有一种基本单元，每个单元只能保存固定的一点有限数据 (一个单位的空间)
 - 计算中的一次基本操作要消耗一个单位的时间
- 为反映问题实例的具体规模对计算代价的影响，一般把一个算法的计算(时间和空间)代价定义为关于实例规模的函数
 - 可能有一些问题，其时间 (或空间) 开销函数随规模扩大增长得很快，另一些问题的开销函数增长较慢
 - 用函数关系反映计算的性质，实际上是描述一种增长趋势。这两个函数关系称为算法的时间代价和空间代价

算法的复杂性 (2)

- 所采用的方法类似于数学分析中有关无穷大的讨论
 - 忽略具体算法的常量特征 (和低阶项), 只考虑其量级 (例如, 认为 $2 \times n^2$ 和 $100 \times n^2$ 属于同一量级)
- 算法的复杂性度量: 在处理规模为 n 的实例时
 - 所需存储空间的量级, 称为算法的空间复杂性
 - 所需要的计算时间的量级, 称为算法的时间复杂性
- 例如, 如果一个算法的时间代价随着实例规模的增长而线性增长 (成比例增长) \rightarrow 这个算法具有线性的时间复杂性

例如, 求一个表中的元素之和或平均值
- 常见复杂性: 常量 — $O(1)$; 对数 — $O(\log n)$; 线性 — $O(n)$; $O(n \log n)$; 平方 — $O(n^2)$; 立方 — $O(n^3)$; 指数 — $O(2^n)$
 - **O 表示法: 描述算法复杂性的上界**

不同复杂性的增长



算法复杂性的考量

- 用同一个算法解决问题，同样规模实例的计算开销可能不同
 - 求一组数据的平均值，同样大小的组开销差不多
 - 在一组数据里找第一个小于 0 的项，情况不同
- 几种可能有用的考虑 (以时间为例)，对规模为 n 的数据：
 - ① 考虑完成算法 **A** 最少需要多少时间
 - ② 考虑完成算法 **A** 最多需要多少时间
 - ③ 考虑完成算法 **A** 平均需要多少时间
- ① 价值较小，没提供太多有用信息 (最乐观的估计用处不大)
- ② 是一种保证，某时间内工作一定完成 (最坏情况时间复杂性)
- ③ 是对算法 **A** 的全面评价，但没有保证；且依赖于实例中的实际分布，较难确定 (平均时间复杂性)

Python 表操作的时间复杂度

check <https://www.ics.uci.edu/~pattis/ICS-33/lectures/complexitypython.txt> <https://wiki.python.org/moin/TimeComplexity> for more

Lists:

Operation	Example	Complexity Class	Notes
Index	<code>l[i]</code>	$O(1)$	
Store	<code>l[i] = 0</code>	$O(1)$	
Length	<code>len(l)</code>	$O(1)$	
Append	<code>l.append(5)</code>	$O(1)$	mostly: ICS-46 covers details
Pop	<code>l.pop()</code>	$O(1)$	same as <code>l.pop(-1)</code> , popping at end
Clear	<code>l.clear()</code>	$O(1)$	similar to <code>l = []</code>
Slice	<code>l[a:b]</code>	$O(b-a)$	<code>l[1:5]:O(1)/l[:]:O(len(l)-0)=O(N)</code>
Extend	<code>l.extend(...)</code>	$O(len(...))$	depends only on len of extension
Construction	<code>list(...)</code>	$O(len(...))$	depends on length of ... iterable
check ==, !=	<code>l1 == l2</code>	$O(N)$	
Insert	<code>l[a:b] = ...</code>	$O(N)$	
Delete	<code>del l[i]</code>	$O(N)$	depends on i; $O(N)$ in worst case
Containment	<code>x in/not in l</code>	$O(N)$	linearly searches list
Copy	<code>l.copy()</code>	$O(N)$	Same as <code>l[:]</code> which is $O(N)$
Remove	<code>l.remove(...)</code>	$O(N)$	
Pop	<code>l.pop(i)</code>	$O(N)$	$O(N-i)$: <code>l.pop(0):O(N)</code> (see above)
Extreme value	<code>min(l)/max(l)</code>	$O(N)$	linearly searches list for value
Reverse	<code>l.reverse()</code>	$O(N)$	
Iteration	<code>for v in l:</code>	$O(N)$	Worst: no return/break in loop
Sort	<code>l.sort()</code>	$O(N \log N)$	key/reverse mostly doesn't change
Multiply	<code>k*l</code>	$O(k N)$	<code>5*l</code> is $O(N)$: <code>len(l)*l</code> is $O(N**2)$

Tuples support all operations that do not mutate the data structure (and they have the same complexity classes).

序列编程实例 1：再看筛法求素数

■ 新的需求：基于筛法求前 n 个素数

- 按照前面的实现，需要首先构建能包含前 n 个素数的整数表，再执行筛法
 - 问题：多大的表才足够大？素数的分布？
- 新思路：用一个 (动态) 表记录已求得的素数，并利用该表不断地找到更大的素数，直到得到 n 个素数为止
 - 把已有的素数作为筛子，只有通过所有已有素数筛选的自然数/奇数才是素数 (筛法的思想)

序列编程实例 1：再看筛法求素数

```
def primes_n(n):  
    def is_prime(cand, plist):  
        '''谓词函数，利用表 plist 里的已知素数，判断 cand 是否是素数'''  
        for p in plist:  
            if cand % p == 0: return False  
            if p * p > cand: return True  
  
    plist = [2]                # 初始素数表  
    num = 1                    # 已有素数的个数  
    cand = 3                   # 候选数  
    while num < n:  
        if is_prime(cand, plist): # cand 是找到的新素数  
            plist.append(cand)    # 加入新素数  
            num += 1              # 更新素数个数  
            cand += 2             # 下一个奇数是新的候选数  
  
    return plist
```


序列编程实例 2: Josephus 问题

- 问题：假设 n 个人围成一圈，依次编号为 $1 \sim n$ 。现要求从第 k 个人开始报数，报到第 m 个数的人从圈里退出。然后，从下一个人继续 (重新) 报数，并采用同样规则让人出列，一直到所有人都退出。要求按顺序输出各出列人的编号
- 实现一：(模拟报数过程 + 定长数组)
 - 基本思路：用一个自然数表 **people** 来记录 n 个人，且将 **people** 看作是元素个数固定的数据组
 - 在操作中，只修改表中元素的值 (出列即置 **0**)，不改变表的结构 (类似于， n 把椅子摆了一圈，人退出后椅子不动)
 - 算法过程：对当前 **people**，反复数 m 个元素 (期间需跳过值为 **0** 的元素)，期间遇到表的末端则转回表头继续
- 实现二：利用 **Python** 表对象的动态特性模拟报数过程，将退出的人 (的编号) 直接从表中删除 (演示)

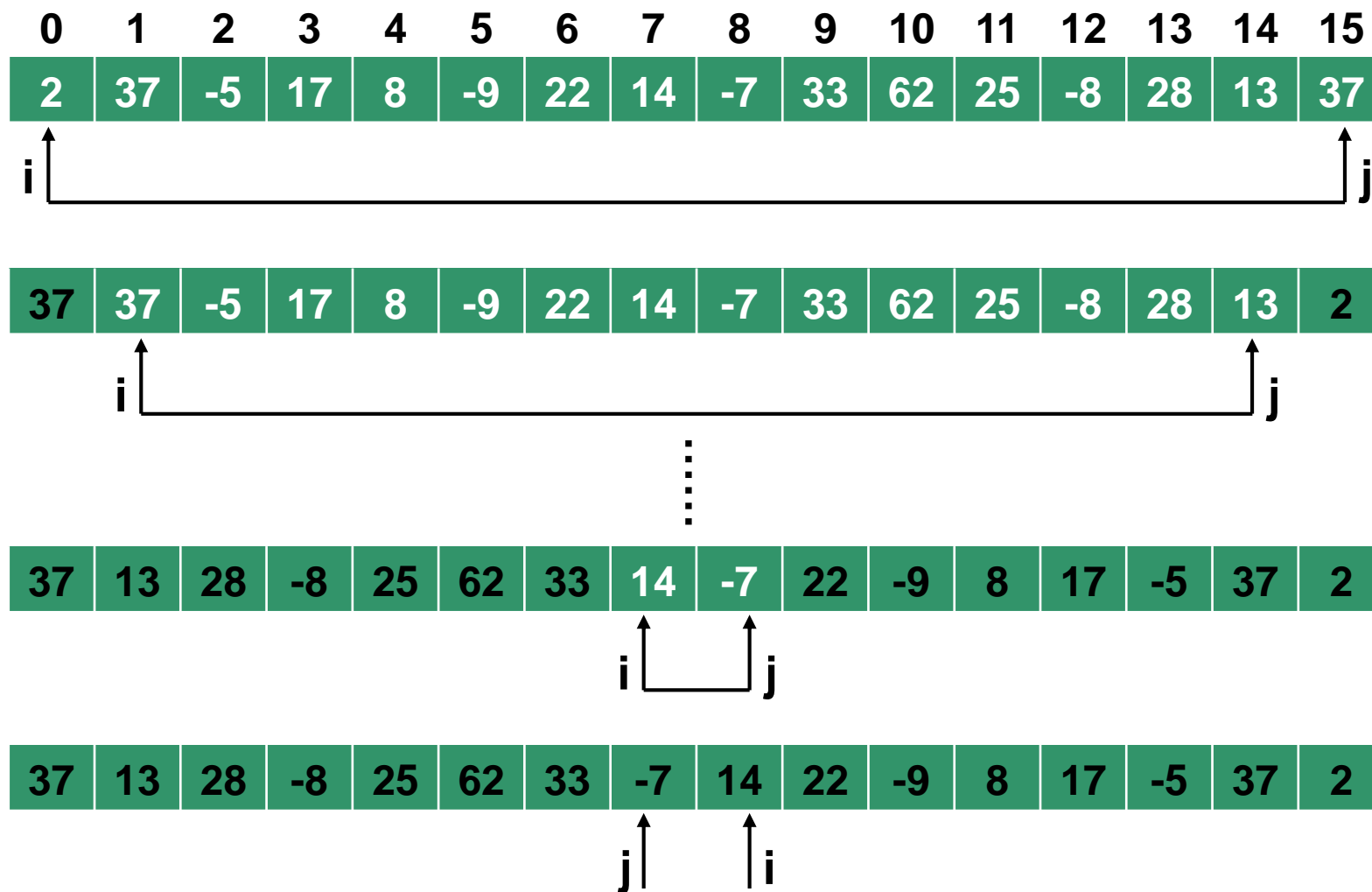
序列编程实例 3：反转表中元素的函数 (1)

- 要求：定义功能函数 **rev**，其参数是一个表，其功能与序列的 **reverse** 操作类似

```
def rev(lst): ...           # 反转实参表里的元素
```

- 算法思路：基于循环 (**for or while**)，**逐对交换**表中前后对应位置的元素
 - 用一对下标变量 (正、负下标) 指向表中需要反转的一对元素
 - 交换当前下标指向的一对元素的值 (**via** 平行赋值)
 - 修改两个下标变量的值，使之相向而行，指向下一对元素并继续
 - 直到两个变量重合 (即只剩一个元素未处理)，或者交错 (即处理完所有元素)
- 自行完成 **rev** 函数定义 (递归、非递归均可)

序列编程实例 3：反转表中元素的函数 (2)



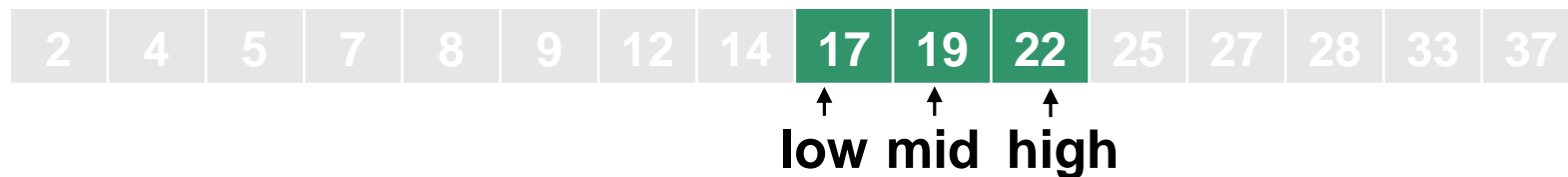
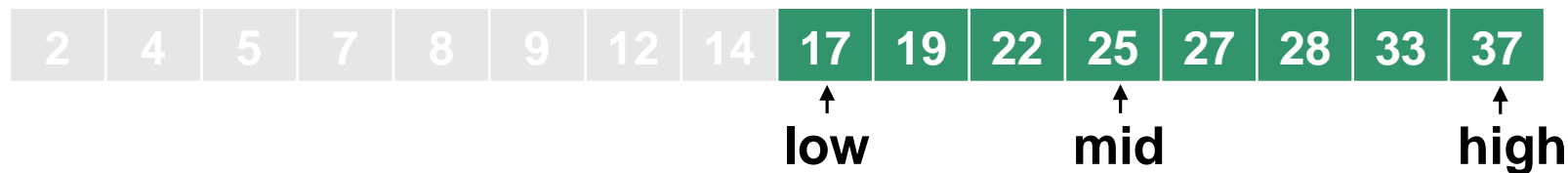
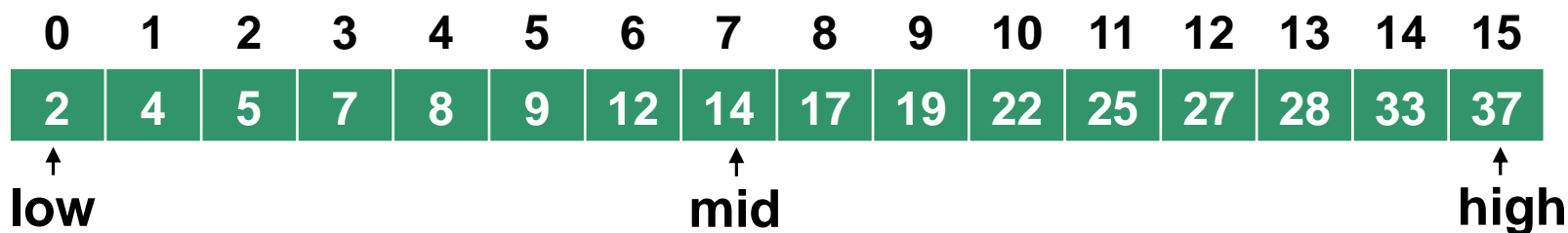
(类似的思路，也可以用于实现数据组的划分 *partition*)

序列编程实例 4：有序数据组的二分查找 (1)

- 查找：在数据组中查找满足某种条件的元素 (目标值)
- 无序数据组：顺序查找是基本的查找方法
 - 用循环顺序检查每一个元素，直至找到目标值或者检查完数据组 (线性时间复杂度)
- 有序数据组：存在更高效的算法，如二分查找
 - 属于分治算法 (divide and conquer)：分而治之
 - 设数据组中元素递增排列，现要查找某个元素 x 是否存在
 - 首先，比较 x 和数据组中的中间元素 m
 - 如果 $x = m$ ，则查找成功并终止
 - 如果 $x < m$ ，则在 m 之前的元素继续查找
 - 如果 $x > m$ ，则在 m 之后的元素继续查找
 - 直至查找成功，或所查找数据组为空 (查找不成功)

序列编程实例 4：有序数据组的二分查找 (2)

■ 二分查找示例：有序数组中查找目标值 22



序列编程实例 5：朴素贪心法介绍

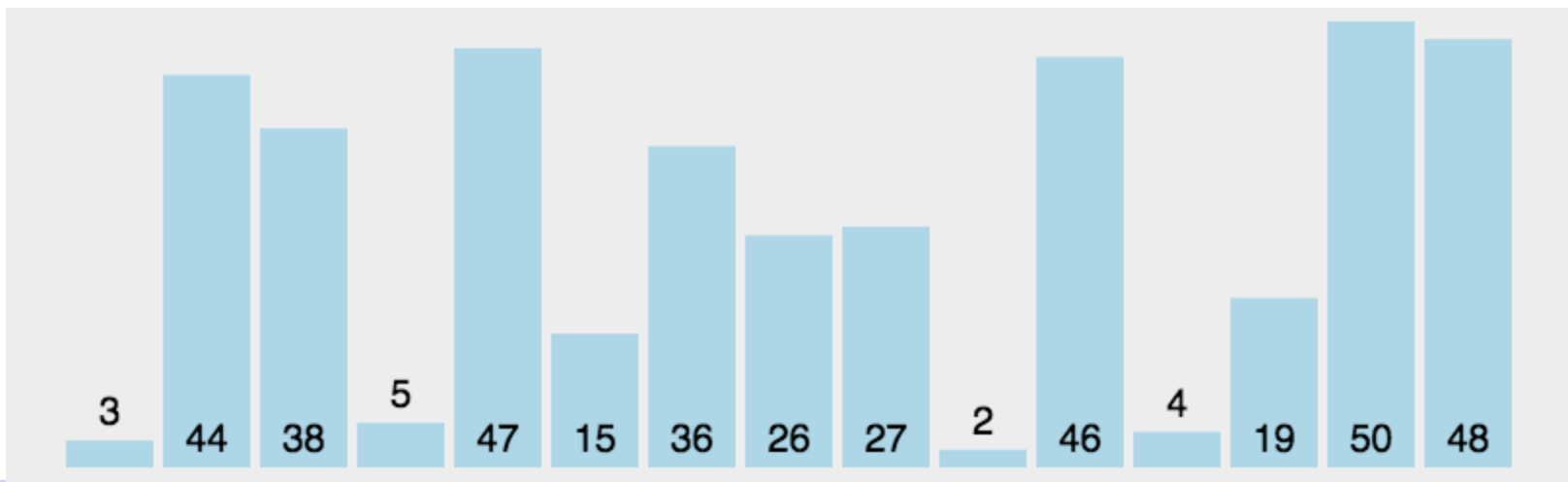
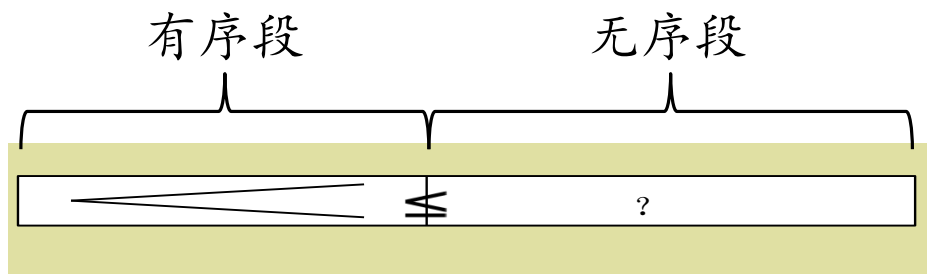
- 贪心策略的基本思想：
 - 将整个问题的解决切分成不同的决策阶段 (局部问题)
 - 在每个阶段，根据当前的局部状态做最优决策 (当前最好的选择，即贪心选择)
 - 通过一系列的贪心选择，逐步得到完整的解
- 贪心策略符合人们的日常思维方式，简单直观，通用性强，应用非常广泛 (但没有固定的算法框架)
- 贪心策略的使用要素：
 - 要求问题满足贪心选择性质：所求问题的整体最优解可通过一系列局部最优的选择达到
 - 理论证明通常比较复杂；实际应用时，一般只要求每次局部的决策可以依赖之前作出的决策，但不依赖于之后要作的决策
 - 要求问题满足最优子结构性质 (此处略，算法类课程介绍)

序列编程实例 5：朴素贪心法实例 - 1

- 付款问题：设若干种货币面额 $c_1 > c_2 > c_3 > \dots$ ，要用这些货币支付 k 元，问所需的最少货币数量
 - 贪心策略：每一次尽可能使用大面额的货币 (实现略)
- 背包问题：给定容量为 C 的背包，以及 n 种物品，其中物品 i 的重量是 w_i ，价值为 v_i ，且每种物品可以任意的拆分
 - 需求：应该如何选择装入背包的物品，使得背包所装入物品的总价值最大
 - 贪心策略：每次优先放单位重量价值 $\frac{v_i}{w_i}$ 最大的物品 (实现略)
 - **c.f. 0-1 背包问题**：不能拆分物品，每种物品只有装入或不装入两种选择
 - 不符合贪心选择性质，不能用贪心法解决
- 贪心策略中，一般会按照某种优先级排序处理，经常结合排序算法、优先队列等使用

序列编程实例 5：朴素贪心法实例-2

- **简单选择排序**：严格按照递增方式选出元素，之后再简单地顺序排列
 - 贪心策略：每次选最小元素
 - 排序工作在数组内部完成 (原位排序，尽可能少用辅助空间)

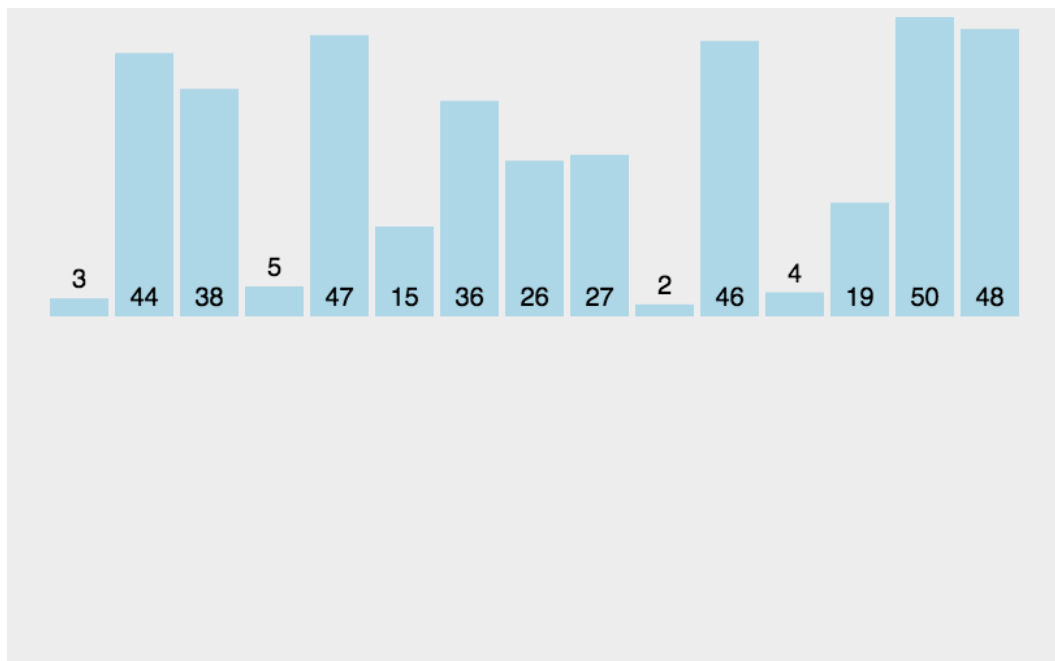
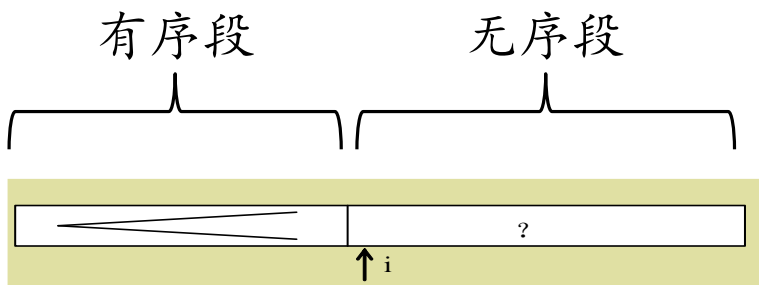


序列编程实例 6：数据组的排序 (1)

■ 基于比较的简单排序算法一：直接插入排序

□ In-place 原位排序

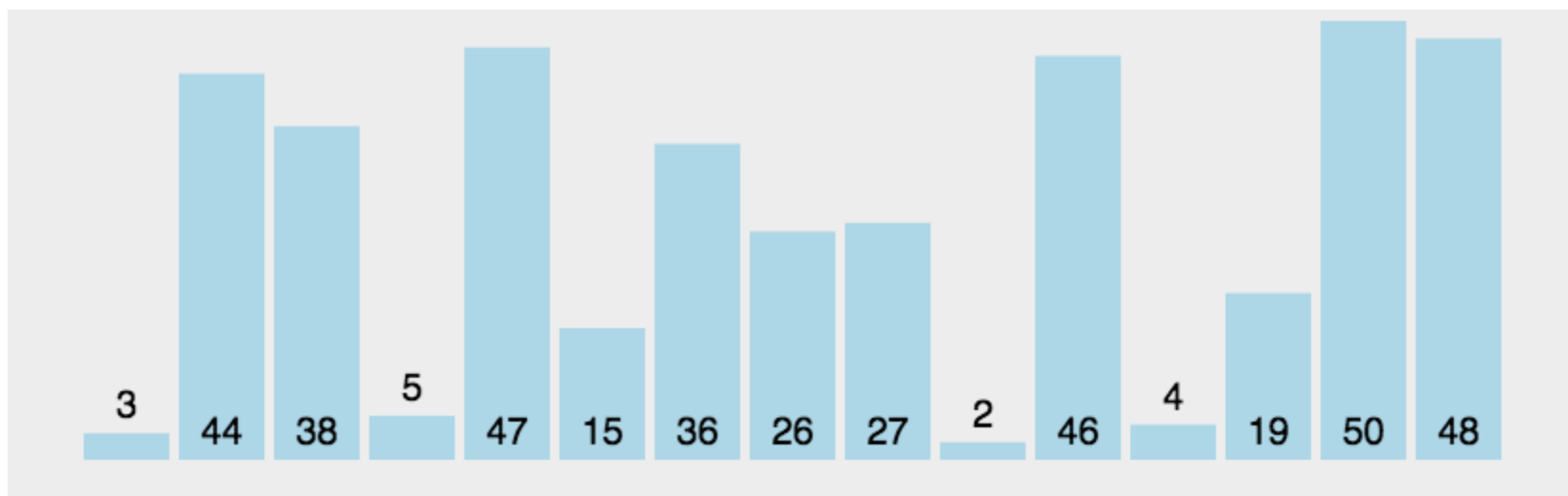
- 将已排好序的数据放在数组的一侧 (如小下标的一侧)，另一侧是未排序的数据
- 每次选择无序区间的首个元素，在有序区间内找到合适的位置插入



序列编程实例 6：数据组的排序 (2)

■ 基于比较的简单排序算法二：冒泡排序

- 基本思想：多次走访数据组，每一次均从前往后、逐对比较相邻两个元素并排序 (从而使得小元素经过多次交换，慢慢“浮”到数列的前端)



动图来自网络

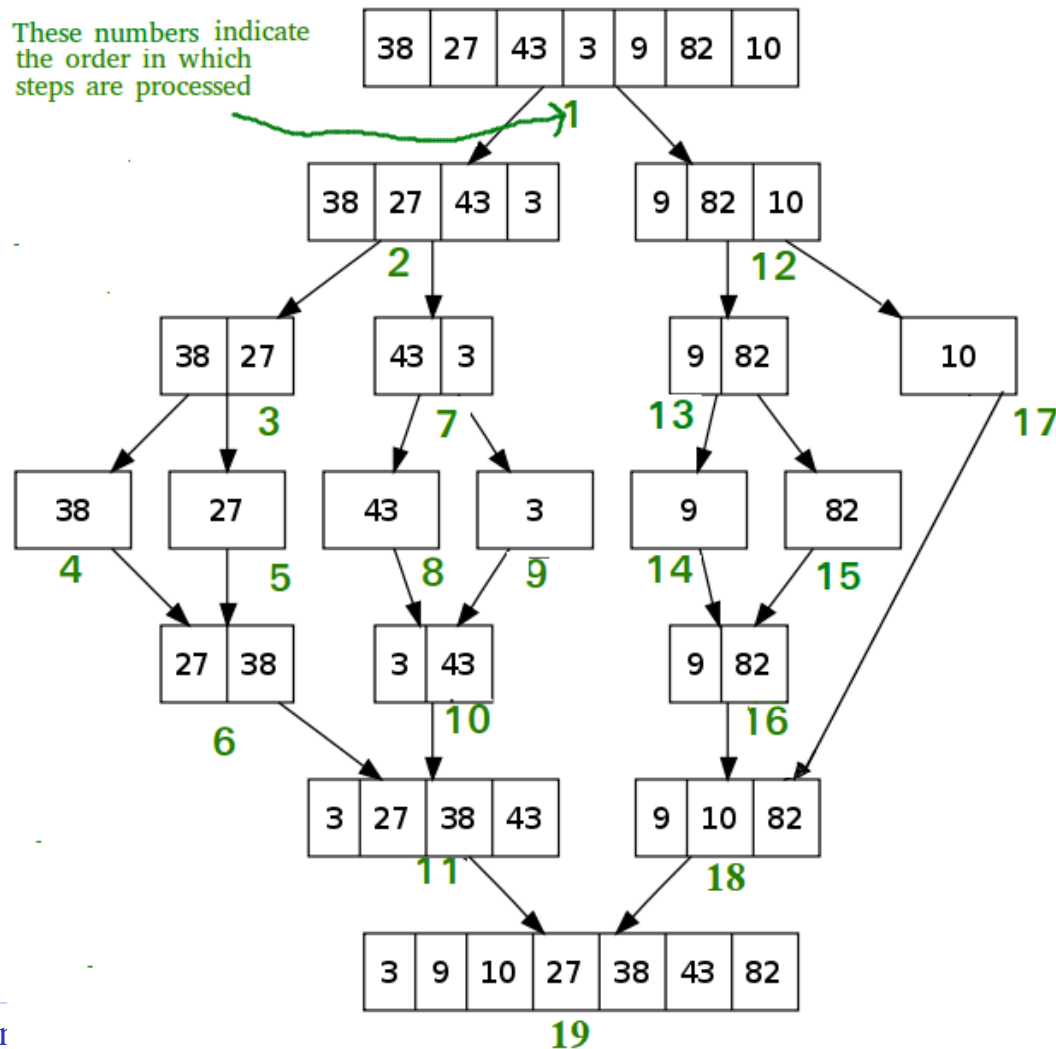
序列编程实例 6：数据组的排序 (3)

■ 归并排序：分治策略的典型应用

- 归并是一种典型的序列操作，用以把两个或多个有序序列合并成一个有序序列
- (二路) 归并排序的基本过程：
 - 分解：若序列 **s** 中只有 0 个或 1 个数据，即已完成排序，直接返回 **s**；若 **s** 包含 **n** 个数据 ($n \geq 2$)，则把 **s** 分裂成两个子序列 **s1** 和 **s2**，其中 **s1** 包含 **s** 前半部分的数据，**s2** 包含 **s** 后半部分的数据 (显然属于非原地排序)
 - 解决子问题：递归地对 **s1** 和 **s2** 进行归并排序
 - 合并：把两个排序好的子序列 **s1** 和 **s2** 归并成有序序列
- 实现时，既可以采用自顶向下的递归实现，也可以采用自底向上的非递归实现

序列编程实例 6：数据组的排序 (3)

■ 图示归并排序的执行过程



表处理的典型操作：表的遍历

■ 表遍历：

- 顺序扫描和处理表里的全部/部分元素
- 对表中每个元素执行同样的操作

■ 遍历操作的类型：

- 构造一个新表，其各元素是原表元素的操作结果，实现一种**表变换**，从原表做出一个结构相同的新表
- 通过遍历表**累积**元素包含的信息，得到累积结果
- **直接修改**被操作的表，遍历的效果通过表的修改体现
- 其他操作，例如选择一些元素 (或做变换后) 做成新表等

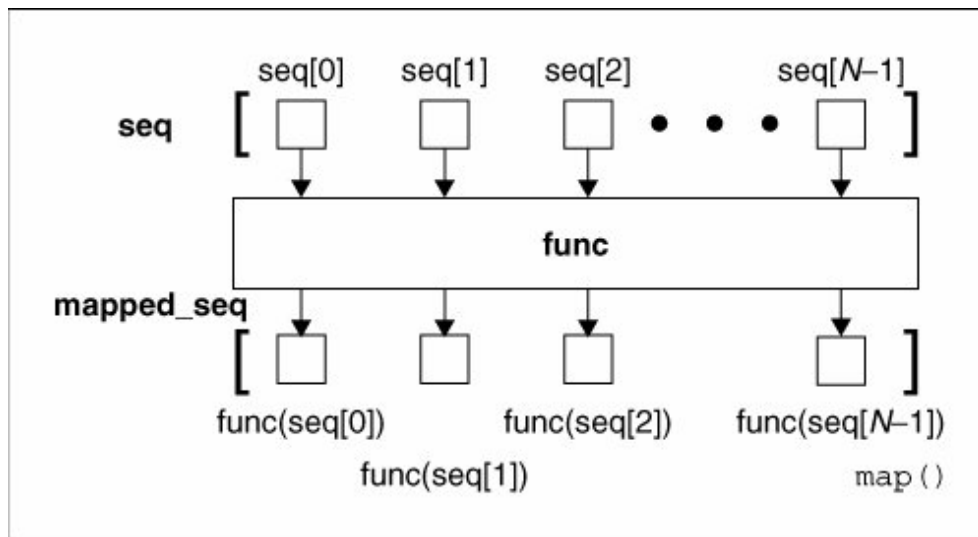
```
new_list = [ ]  
for x in lst :  
    new_list.append(f(x))
```

```
s = initialValue  
for x in lst :  
    s = g(s, x)
```

```
for i in range(len(lst)):  
    lst[i] = h(lst[i])
```

处理表的高阶函数 (1)

1. 基于一个表构造同样结构的新表



```
def map(func, list1):  
    new_list = []  
    for x in list1:  
        new_list.append(func(x))  
    return new_list
```

处理表的高阶函数 (1)

1. 基于一个表构造同样结构的新表

- 内置函数 `map(func, iterable, ...)` 提供类似功能，但得到一个迭代器，其中的元素是对参数 `iterable` 各个元素顺序调用 `func` 的结果

```
>>> lst = [1, 4, 5, 2]
>>> list(map(lambda x : x**2, lst))
[1, 16, 25, 4]
```

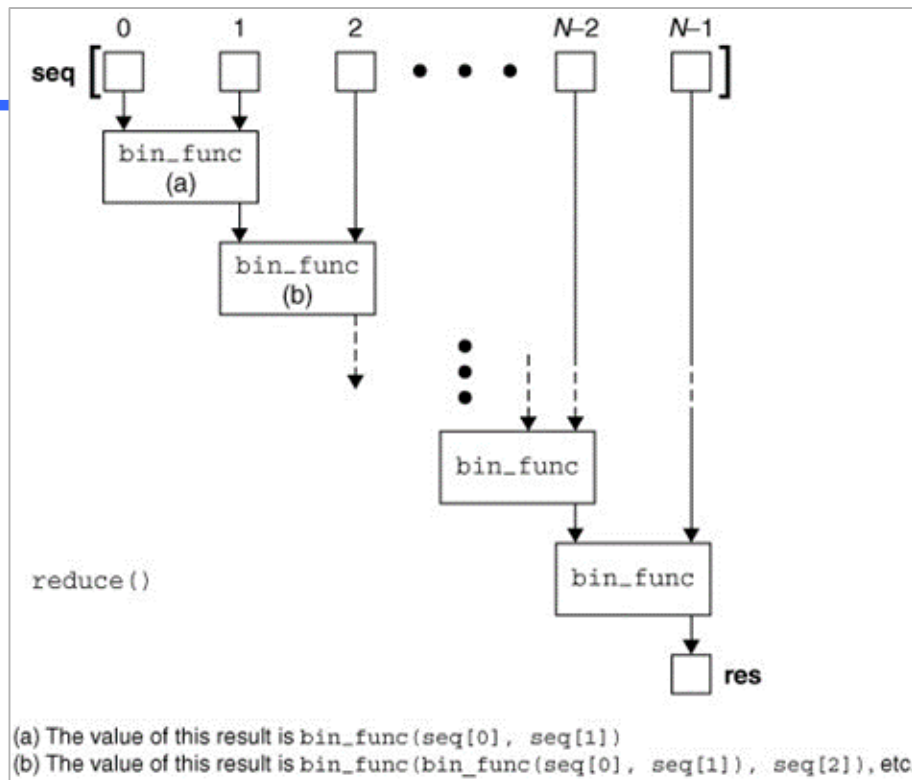
- 当 `func` 的实参是多元函数时，需要用相应数量的 `iterable` 作为函数参数，执行时一旦某个迭代对象的值用完即结束

```
>>> list(map(lambda x, y: x + str(y), ["a", "b"], [1, 2, 3]))
['a1', 'b2']
```

处理表的高阶函数 (2)

2. 累积表中元素的信息

- 归约函数：接受一个可迭代对象作为参数，返回单个结果



```
## 函数 bin_func 是二元操作函数
def reduce(bin_func, list1, init):
    acc = init
    for x in list1:
        acc = bin_func(acc, x)
    return acc
```


处理表的高阶函数 (2)

2. 累积 (归约) 表中元素的信息

❑ **functools** 模块中 **reduce** 函数提供类似归约功能

```
functools.reduce(function, iterable[, initializer])
```

Apply *function* of two arguments cumulatively to the items of *sequence*, from left to right, so as to reduce the sequence to a single value. For example, `reduce(lambda x, y: x+y, [1, 2, 3, 4, 5])` calculates `((((1+2)+3)+4)+5)`. The left argument, *x*, is the accumulated value and the right argument, *y*, is the update value from the *sequence*. If the optional *initializer* is present, it is placed before the items of the sequence in the calculation, and serves as a default when the sequence is empty. If *initializer* is not given and *sequence* contains only one item, the first item is returned.

```
>>> from functools import reduce
>>> def fact(n): # 基于 reduce 函数实现阶乘的计算
        return reduce(lambda a, b: a*b, range(1, n+1))

>>> fact(6)
720
```

处理表的高阶函数 (3)

3. 根据条件选择表里的一些元素

```
## 函数 pred 是谓词函数
def filter(pred, list1):
    res = []
    for x in list1:
        if pred(x):
            res.append(x)
    return res
```

□ 内置函数 `filter(func, iterable)`

提供类似功能，但结果为一个**迭代器**，其中参数 `func` 的实参应是谓词

```
>>> filter(lambda x : x >= 0, lst)
```

```
>>> list(filter(lambda x : x != 0, lst))
```

处理表的高阶函数 (4)

■ 应用实例：计算前 n 个 **Fibonacci** 数中所有被 3 整除的数之和

□ 思路：

- 基于 **map** 函数，构造包含前 n 个 **Fib** 数的序列/迭代器
- 基于 **filter** 函数，选择出其中能被 3 整除的元素
- 基于 **reduce** 函数，累积剩余元素之和

处理表的高阶函数 (4)

- 应用实例：计算前 n 个 **Fibonacci** 数中所有被 3 整除的数之和

```
def fib(n):  
    if n < 1:  
        return 0  
    f1, f2 = 0, 1 # F_0, F_1  
    k = 0  
    while k < n:  
        f1, f2 = f2, f2 + f1  
        k += 1  
    return f1
```

```
from functools import reduce
```

```
def fib_sum(n):  
    return reduce(lambda x, y: x + y,           # 累积的方式  
                  filter(lambda x: x % 3 == 0, # 过滤的方式  
                          map(fib, list(range(n)))), # 生成的方式  
                  0)                             # 累积的初值
```

- 计算过程中并没有实际构造出任何表
- 执行时数据的生成、传递、检查和求和都是单项进行（惰性求值 lazy evaluation）

处理表的高阶函数 (5)

- **map, filter, reduce** 等处理表的高阶函数实现了对表操作的分解
 - 整合 "对表的遍历" 以及 "对每个元素的具体操作"
- **Map-Reduce** 是函数式编程的重要概念
 - 函数式语言通常都会提供类似功能的高阶函数 (可能名称不同)
 - **Google** 的网络信息处理系统采用的核心技术
- **Note:** 列表推导式 (或生成器表达式) 可部分替代 **map** 和 **filter** 函数, 且更易阅读; 内置函数 **sum** 可部分替代 **reduce** 函数

```
>>> list(map(fact, range(1, 7)))
[1, 2, 6, 24, 120, 720]
>>> [fact(n) for n in range(1, 7)]
[1, 2, 6, 24, 120, 720]
>>> list(map(fact, filter(lambda n: n%2, range(1, 7))))
[1, 6, 120]
>>> [fact(n) for n in range(1, 7) if n%2]
[1, 6, 120]
```

内置序列函数

Note: *all, any, max, min, sum* 都属于归约函数

all(iterable)	一个谓词，如果 iterable 中所有元素都是真，函数返回 True ，否则返回 False
any(iterable)	一个谓词，如果 iterable 中存在值为真的元素，函数返回 True ，否则返回 False
enumerate(iterable, start=0)	返回一个迭代器，它给出一个二元组的序列，元组中第一个元素是序号，第二个元素是 iterable 的相应元素。默认序号从 0 开始，可以通过 start 参数指定起始序号
max(iterable, *, key, default) max(arg1, arg2, *args[, key])	求出 iterable 中（或两个或更多实参 argi 中）的最大值。可以通过 key 提供一个单参数的函数，要求将该函数作用于 iterable 的各元素，比较函数值的大小。还可以用 default 参数提供一个值，当 iterable 为空时返回这个值。如果存在多个最大值，函数返回遇到的第一个
min(iterable, *, key, default) min(arg1, arg2, *args[, key])	与 max 类似，但求出最小值而不是最大值
next(iterator[, default])	返回迭代器 iterator 的下一个元素。当迭代器已经没有元素时，如果调用提供了 default 值就返回它，否则就报告 StopIteration 异常
reversed(seq)	得到一个迭代器，按逆序给出 seq 的元素（要求 seq 必须是一个序列）
sorted(iterable[, key][, reverse])	返回对 iterable 中元素排序的表。可以通过 key 提供一个单参数函数，要求按该函数作用于各元素得到的值排序。默认按递增排序，可以用实参 reverse=True 要求按递减排序
sum(iterable[, start])	按顺序对 iterable 的元素求和。默认初始值为 0 ，可以通过 start 提供初始值
zip(*iterables)	以任意多个可迭代对象作为参数，返回一个迭代器。迭代器给出的元素是元组，元组的元素是参数中对应位置的一组组元素。用完最短的可迭代对象时该迭代器结束。如果只有一个可迭代对象，迭代器给出单元素的元组。 zip() 返回一个空迭代器。