



# 数据结构与算法 (Python) -04/递归

刘云淮 Yunhuai.liu@pku.edu.cn

<http://www.yunhuai.net/DSA2025/CoursePage/DSA2025.html>

北京大学计算机学院

# 目录

- 本章目标
- 什么是递归
- 实现递归
- 递归的可视化
- 复杂递归问题
- 动态规划Dynamic Programming

# 本章目标

- 了解某些难解的问题具有简单的递归解决法；
- 学会如何用递归方式写程序；
- 了解和应用递归的“三定律”；
- 了解递归是迭代iteration的一种形式；
- 实现问题的递归描述；
- 了解递归在计算机系统中是如何实现的。

# 从哆啦A梦说起

- › 哆啦A梦要帮大雄写作业
- › 作业太多，哆啦A梦找了2小时的**自己**
- › 又分别找来了4小时、6小时以后的自己
- › **分别**完成一部分作业





# 什么是递归Recursion?

- 递归是一种解决问题的方法，其精髓是将问题分解为规模更小的相同问题，持续分解，直到问题规模小到可以用非常简单直接的方式来解决。
- 递归的问题分解方式非常独特，其算法方面的明显特征就是：在算法流程中调用自身。
- 递归为我们提供了一种对复杂问题的优雅解决方案，精妙的递归算法常会出奇简单，令人赞叹。

# 初识递归：数列求和——从简单问题开始

- 问题：给定一个列表，返回列表中所有数的和  
列表中数的个数不定，需要一个循环和一个累加变量来迭代求和

- 程序很简单，但假如没有循环语句？

既不能用for，也不能用while

还能对不确定长度的列表求和么？

- 我们认识到求和实际上最终是由一次次的加法实现的，而加法函数恰有两个参数，这个是确定的。

- 看看怎么想办法，将问题规模较大的列表求和，分解为规模较小而且固定的两个数求和（加法）？

同样是求和问题，但规模发生了变化，符合递归解决问题的特征！

```
def listsum(numList):  
    theSum = 0  
    for i in numList:  
        theSum = theSum + i  
    return theSum  
  
print(listsum([1,3,5,7,9]))
```

# 初识递归：数列求和

- 我们换一个方式来表达数列求和：全括号表达式  
(1+(3+(5+(7+9))))

- 上面这个式子，最内层的括号(7+9)，这是无需循环即可计算的，实际上整个求和的过程是这样：

$$total = (1 + (3 + (5 + (7 + 9))))$$

$$total = (1 + (3 + (5 + 16)))$$

$$total = (1 + (3 + 21))$$

$$total = (1 + 24)$$

$$total = 25$$

- 观察上述过程中所包含的重复模式，可以把求和问题归纳成这样：  
数列的和=“**首个数**”+“**余下数列**”的和

$$listSum(numList) = first(numList) + listSum(rest(numList))$$

问题

分解

相同问题，规模更小

# 初识递归：数列求和

- 上面的递归算法变成程序

```
def listsum(numList):  
    if len(numList) == 1:  
        return numList[0]  
    else:  
        return numList[0] + listsum(numList[1:])  
  
print(listsum([1,3,5,7,9]))
```

最小规模

减小规模

调用自身

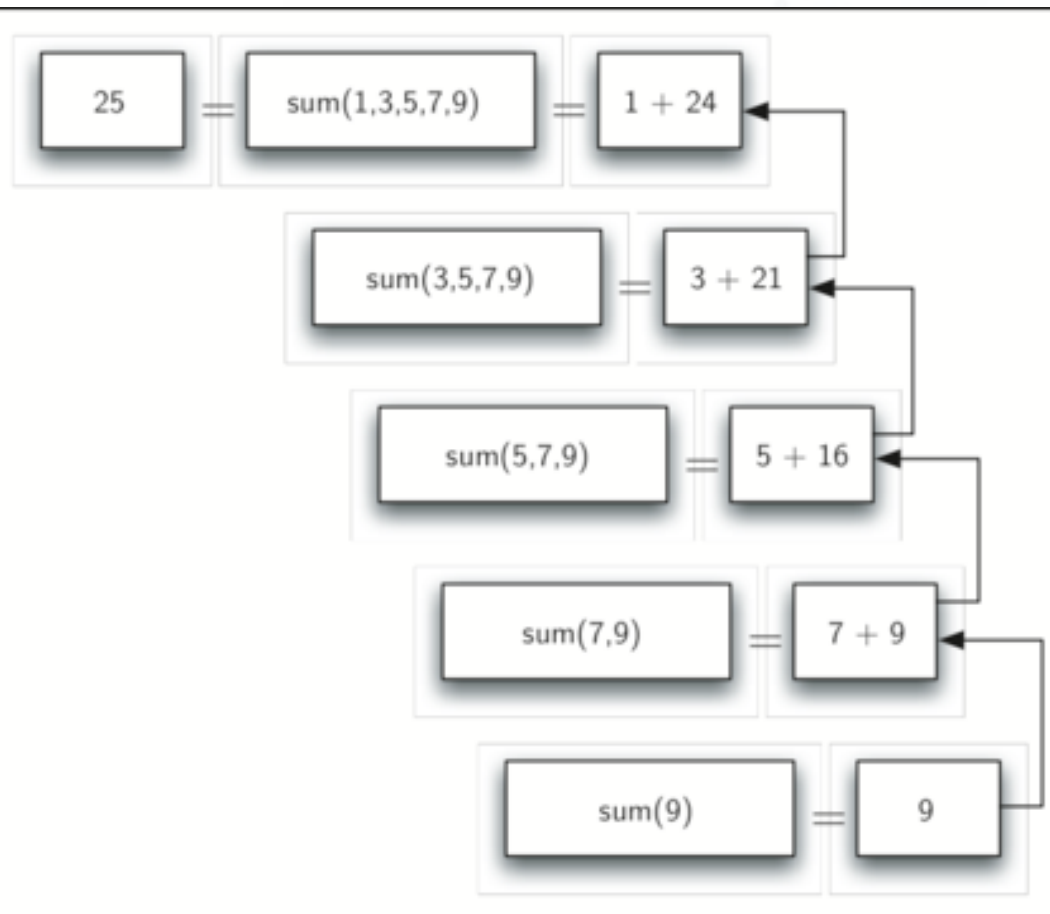
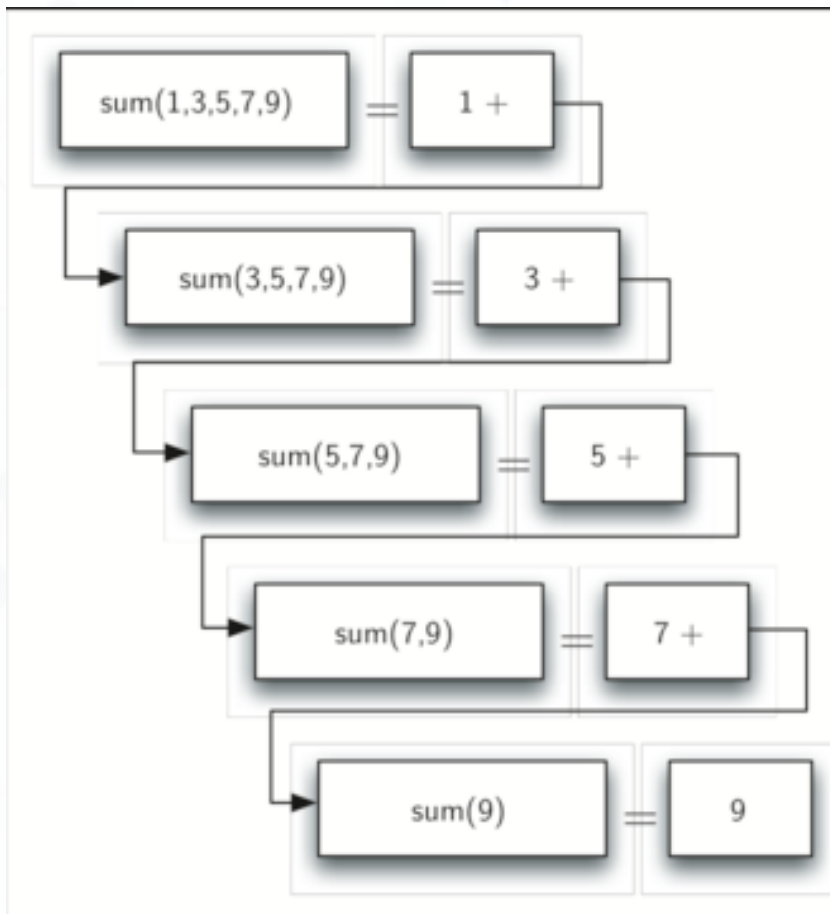
- 上面程序的要点：

- 1, 问题分解为更小规模
- 2, 对“最小规模”问题的解决：简单直接



# 递归程序如何被执行?

- 递归函数调用和返回过程的链条



# 递归 “三定律”

- 为了向阿西莫夫的“机器人三定律”致敬，递归算法也总结出“三定律”
  - 1, 递归算法必须有一个基本结束条件（最小规模问题的直接解决）
  - 2, 递归算法必须能改变状态向基本结束条件演进（减小问题规模）
  - 3, 递归算法必须调用自身（解决减小了规模的相同问题）

# 递归“三定律”：数列求和问题

- 数列求和的递归算法首先具备了**基本结束条件**：当列表长度为1的时候，直接输出所包含的唯一数，使递归算法具备了最终出口  
数列求和的基本结束条件还可以更简单，想一想是什么？
- 数列求和处理的数据对象是一个列表，而基本结束条件是长度为1的列表，那递归算法就要改变列表并向长度为1的状态**演进**，我们看到其具体做法是将列表长度减少1。
- **调用自身**是递归算法中最难理解的部分，实际上我们理解为“问题分解成了规模更小的相同问题”就可以了，在数列求和算法中，就是“**更短**数列的求和问题”。

# 整数转换为任意进制

- 这个在数据结构栈里讨论过的算法，又回来了！  
递归和栈，一定有关联
- 如果上次你被“入栈”“出栈”搞得挺晕乎的话，这次递归算法一定会让你感到清新  
而且这次我们要解决从二进制到十六进制的任意进制转换



# 整数转换为任意进制

- 我们用最熟悉的十进制分析下这个问题

十进制有十个不同符号：convString = "0123456789"

比十小的整数，转换成十进制，直接查表就可以了：convString[n]

想办法把比十大的整数，拆成一系列比十小的整数，逐个查表

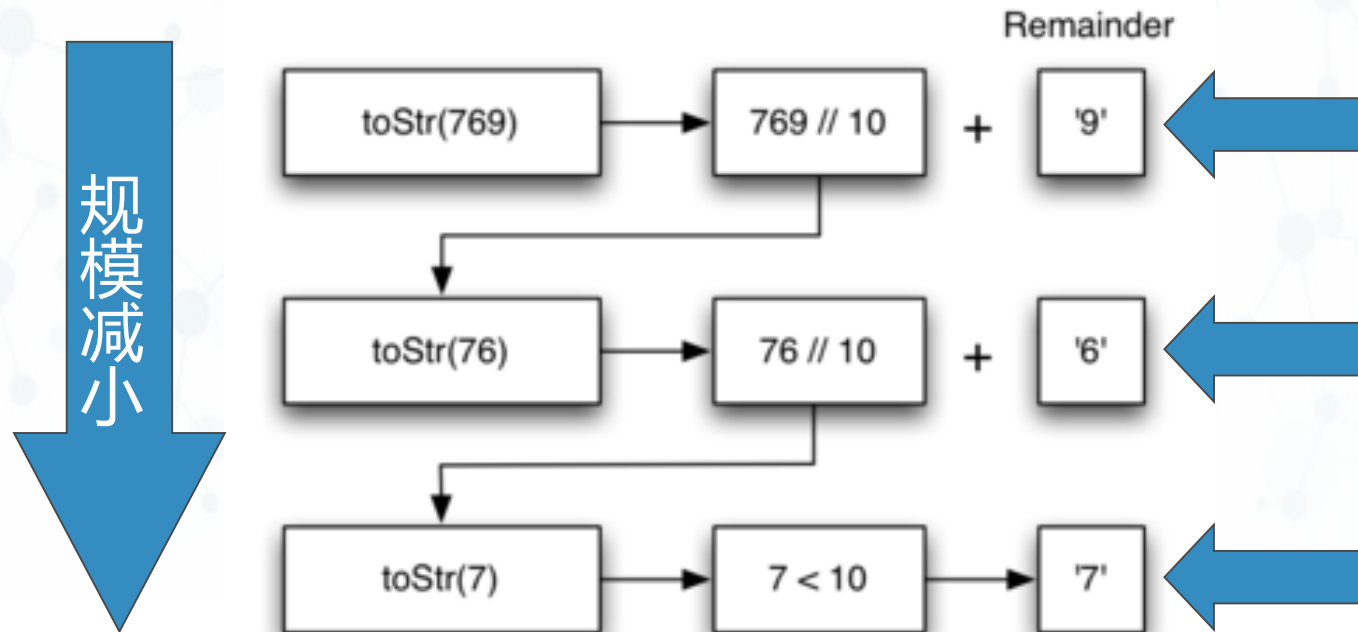
比如七百六十九，拆成七、六、九，查表得到769就可以了

所以，在递归三定律里，我们找到了“基本结束条件”，就是小于十的整数

拆解整数的过程就是向“基本结束条件”演进的过程

# 整数转换为任意进制

- 我们用整数除，和求余数两个计算来将整数一步步拆开除以“进制基base”，和对“进制基”求余数
- 问题就分解为：  
余数总小于“进制基base”，是“基本结束条件”，可直接进行查表转换  
整数商成为“更小规模”问题，通过递归调用自身解决



# 整数转换为任意进制：代码

- 下面就是递归算法的代码

最小规模

```
def toStr(n,base):  
    convertString = "0123456789ABCDEF"
```

```
    if n < base:  
        return convertString[n]
```

```
    else:
```

```
        return toStr(n//base,base) + convertString[n%base]
```

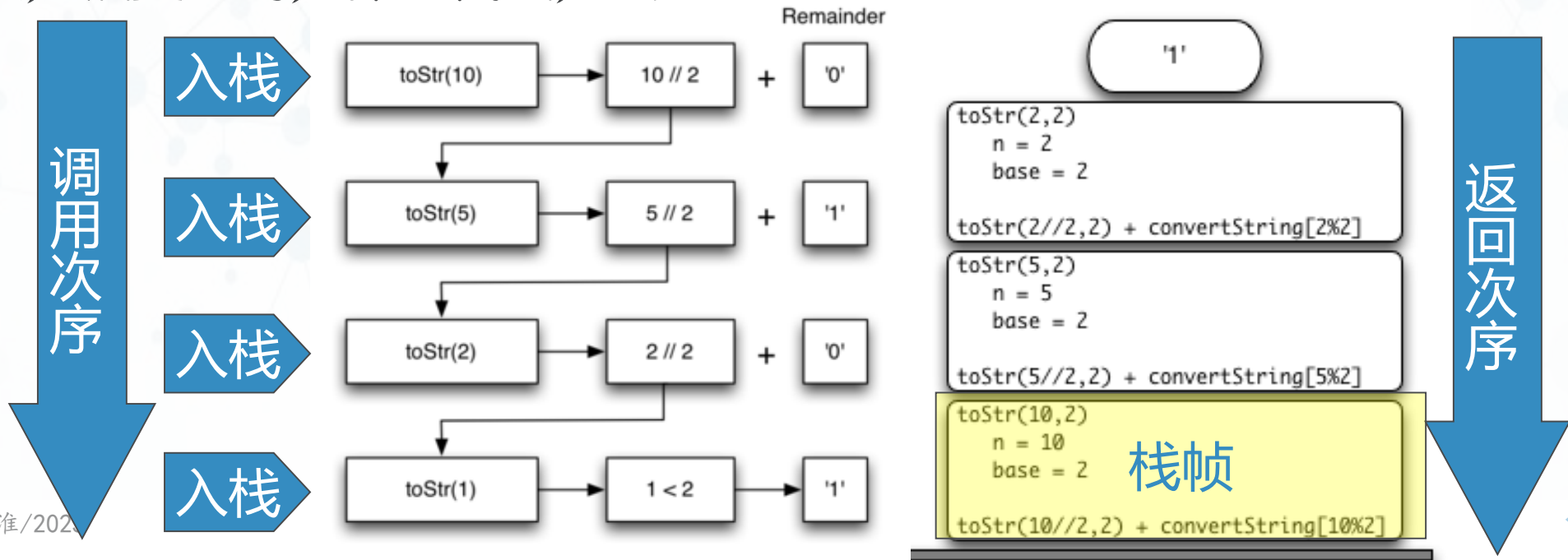
减小规模

```
print(toStr(1453,16))
```

调用自身

# 递归调用的实现

- 当一个函数被调用的时候，系统会把调用时的现场（包括所有的局部变量，以及返回地址）压入到调用栈Call Stack  
每次调用，压入栈的现场数据称为Stack Frame栈帧
- 当函数执行完成，返回时，要从调用栈的栈顶取得返回地址，把返回值放到栈顶，恢复现场，弹出栈帧，按地址返回。





# 递归的故事

- 一个古老的传说：有始无终的无尽递归

从前有座山，山上有座庙，庙里有个老和尚，他在讲：

从前有座山，山上有座庙，庙里有个老和尚，他在讲：

从前有座山，山上有座庙，庙里有个老和尚，他在讲：

.....

- 前目的地. Predestination. 2014

自身产生自身的闭环烧脑递归

- 恐怖游轮. Triangle. 2009

调用栈栈帧大混合，如何才能终结一切，返回主函数？

- 爱奇艺有高清视频

# 随堂思考

- 编写将字符串反转的递归函数

```
def revstring(s):
```

- 编写回文词判断的递归函数

```
def palcheck(s):
```

# 递归可视化：图示

- 前面的种种递归算法展现了其简单而强大的一面，但还是难有个直观的概念
- 下面我们通过递归作图来展现递归调用的视觉影像

- Python的海龟作图系统turtle module  
Python内置，随时可用，以LOGO语言的创意为基础

其意象为模拟海龟在沙滩上爬行而留下的足迹

爬行：forward(n)；backward(n)

转向：left(a)；right(a)

笔触：penup()；pendown()；pensize()；pencolor(c)

# 递归可视化：图示

- 使用方法

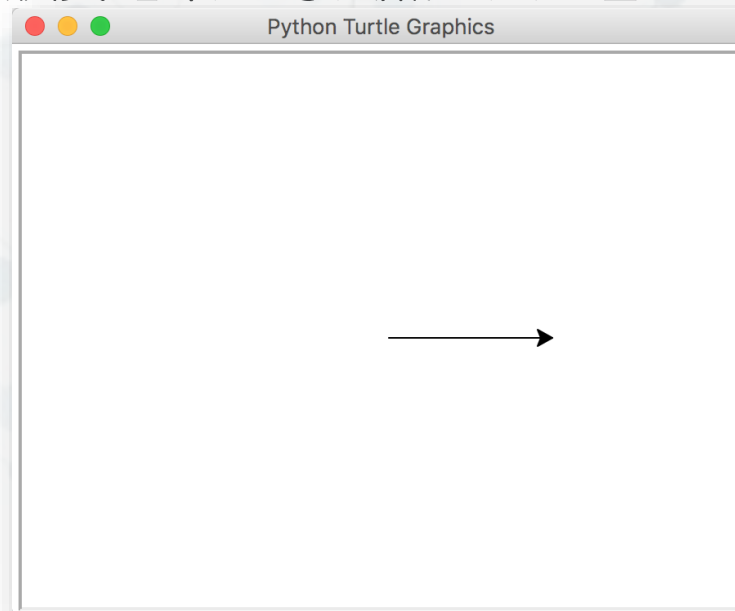
```
import turtle #导入模块
```

```
t= turtle.Turtle() #生成一只海龟
```

```
w= turtle.Screen() #获取屏幕对象，用于最后的点击自动关闭窗口
```

```
t.forward(100)..... #指挥海龟作图
```

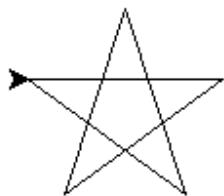
```
w.exitonclick() #作图完毕，欣赏结束后可以点击关闭窗口
```





# 海龟作图

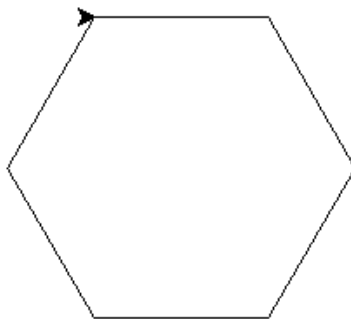
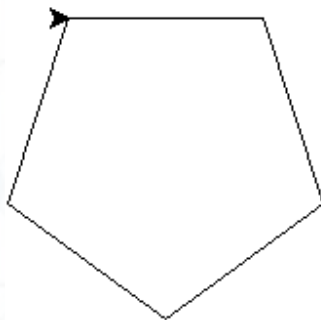
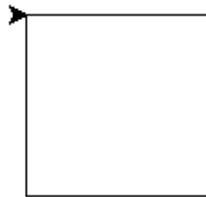
- 画正方形
- 画五边形
- 画六边形
- 画五角星



```
import turtle
t= turtle.Turtle()
w= turtle.Screen()
```

```
for i in range(5):
    t.forward(100)
    t.right(144)
```

```
w.exitonclick()
```



```
import turtle
t= turtle.Turtle()
w= turtle.Screen()
```

```
for i in range(4):
    t.forward(100)
    t.right(90)
```

```
w.exitonclick()
```

```
import turtle
t= turtle.Turtle()
w= turtle.Screen()
```

```
for i in range(5):
    t.forward(100)
    t.right(72)
```

```
w.exitonclick()
```

```
import turtle
t= turtle.Turtle()
w= turtle.Screen()
```

```
for i in range(6):
    t.forward(100)
    t.right(60)
```

```
w.exitonclick()
```

# 一个递归作图的例子：螺旋

```
import turtle
```

```
myTurtle = turtle.Turtle()  
myWin = turtle.Screen()
```

```
def drawSpiral(myTurtle, lineLen):
```

```
    if lineLen > 0:
```

```
        myTurtle.forward(lineLen)
```

```
        myTurtle.right(90)
```

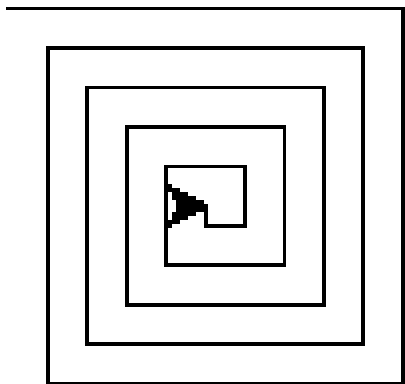
```
        drawSpiral(myTurtle, lineLen-5)
```

```
drawSpiral(myTurtle, 100)
```

```
myWin.exitonclick()
```

最小规模，0直接退出

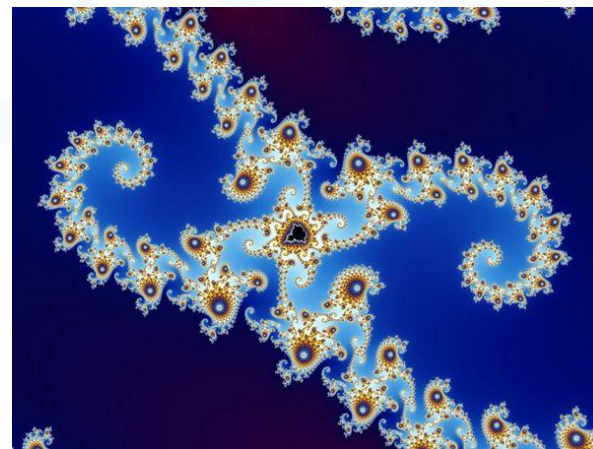
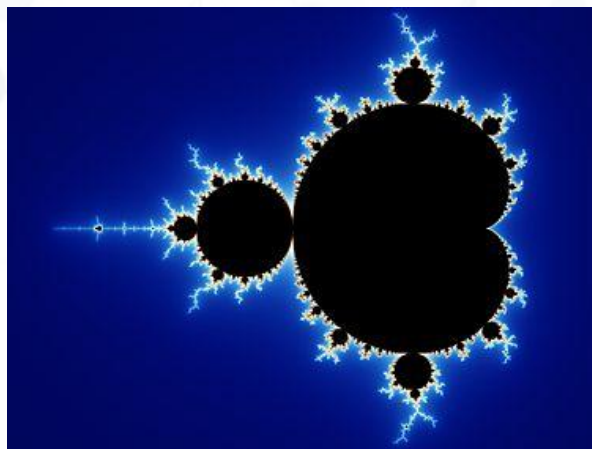
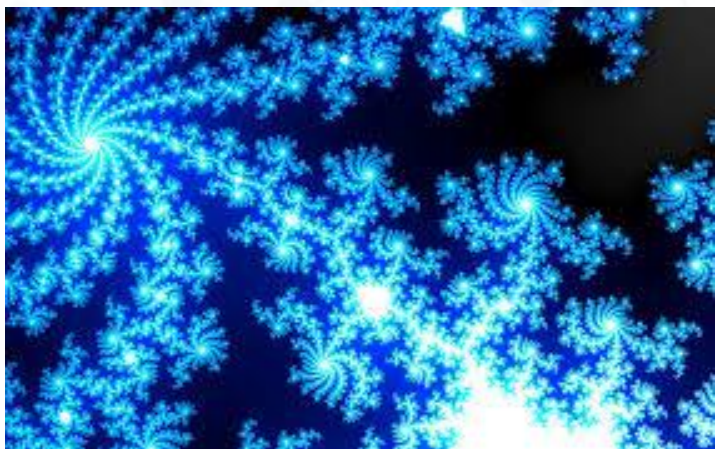
减小规模，边长减5



调用自身

# 分形树：自相似递归图形

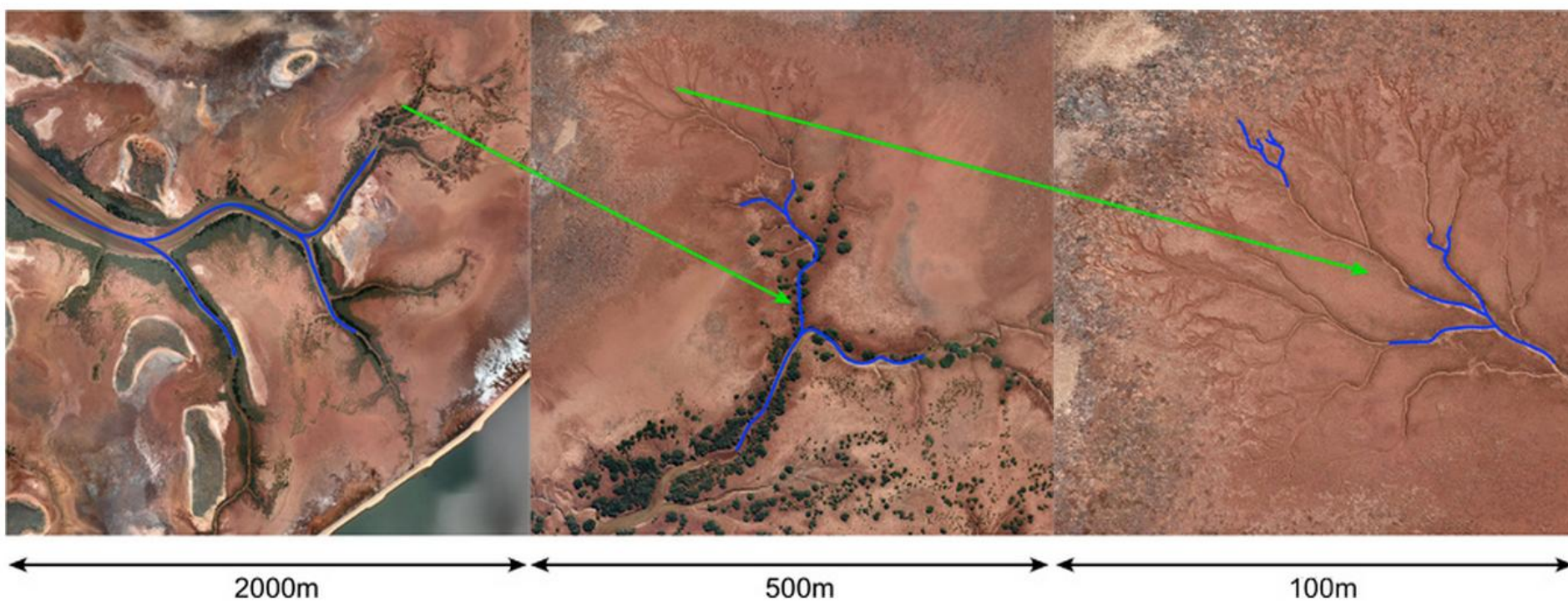
- 分形Fractal，是1975年由Mandelbrot开创的新学科
- 通常被定义为“一个粗糙或零碎的几何形状，可以分成数个部分，且每一部分都（至少近似地）是整体缩小后的形状”，即具有自相似的性质。
- 自然界中能找到众多具有分形性质的物体  
海岸线、山脉、闪电、云朵、雪花、树



# 分形树：自相似递归图形

- 【【分形】一根线，能折叠出整个宇宙吗？】

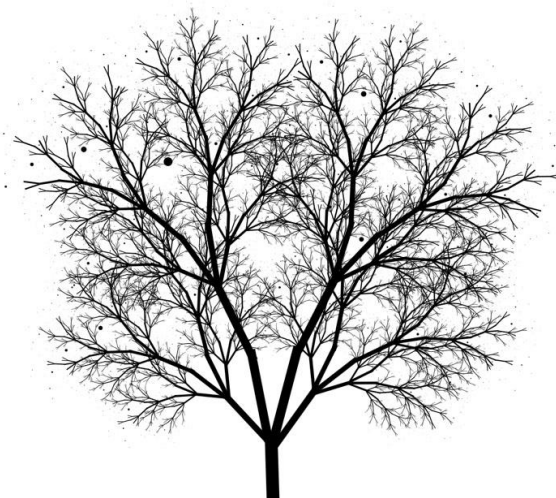






# 分形树：自相似递归图形

- 自然现象中所具备的分形特性，使得计算机可以通过分形算法生成非常逼真的自然场景，下面我们以树为例做一个粗糙的近似
- 分形是在不同尺度上都具有相似性的事物，将这种观点放在对树的观察上，我们就能看出，一棵树的每个分叉和每条树枝，实际上都具有整棵树的外形特征（也是逐步分叉的）
- 这样，我们可以把树分解为三个部分：树干、左边的小树、右边的小树这样的分解，正好符合递归的定义：[对自身的调用](#)



# 分形树：代码

```
import turtle
```

```
def tree(branchLen,t):
```

最小规模，0直接退出

```
if branchLen > 5:
```

```
    t.forward(branchLen)
```

```
    t.right(20)
```

```
    tree(branchLen-15,t)
```

```
    t.left(40)
```

```
    tree(branchLen-15,t)
```

```
    t.right(20)
```

```
    t.backward(branchLen)
```

海龟

画树干

右倾20度

减小规模，树干减15

回左倾40度，即左20

减小规模，树干减15

回右倾20度，即回正

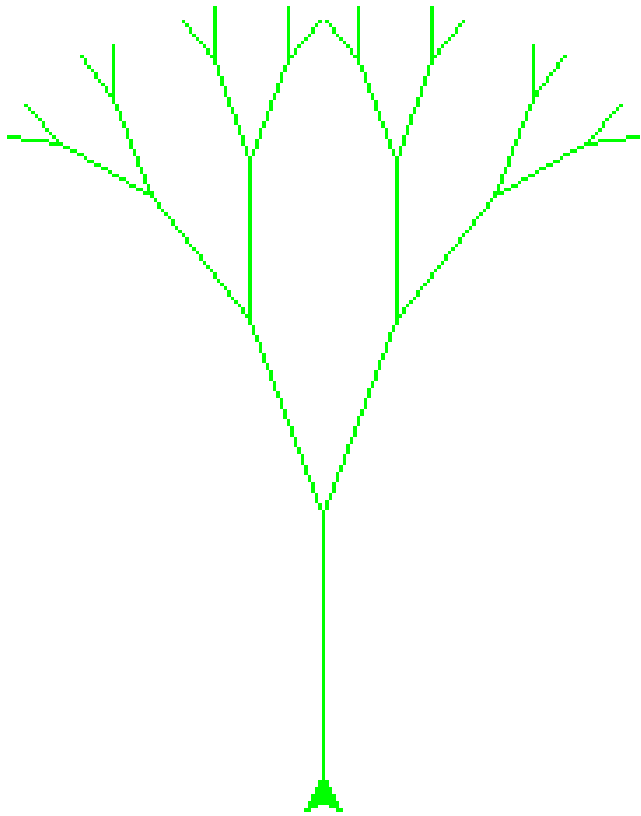
调用自身

海龟回到原位置

# 分形树：运行

- 注意海龟作图的次序

先画树干，再画右树枝，最后画左树枝：与递归函数里的流程一致



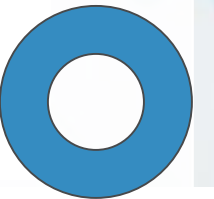
生成海龟

海龟位置调整

画树，树干长度75

```
def main():  
    t = turtle.Turtle()  
    myWin = turtle.Screen()  
    t.left(90)  
    t.up()  
    t.backward(100)  
    t.down()  
    t.color("green")  
    tree(75,t)  
    myWin.exitonclick()
```

main()

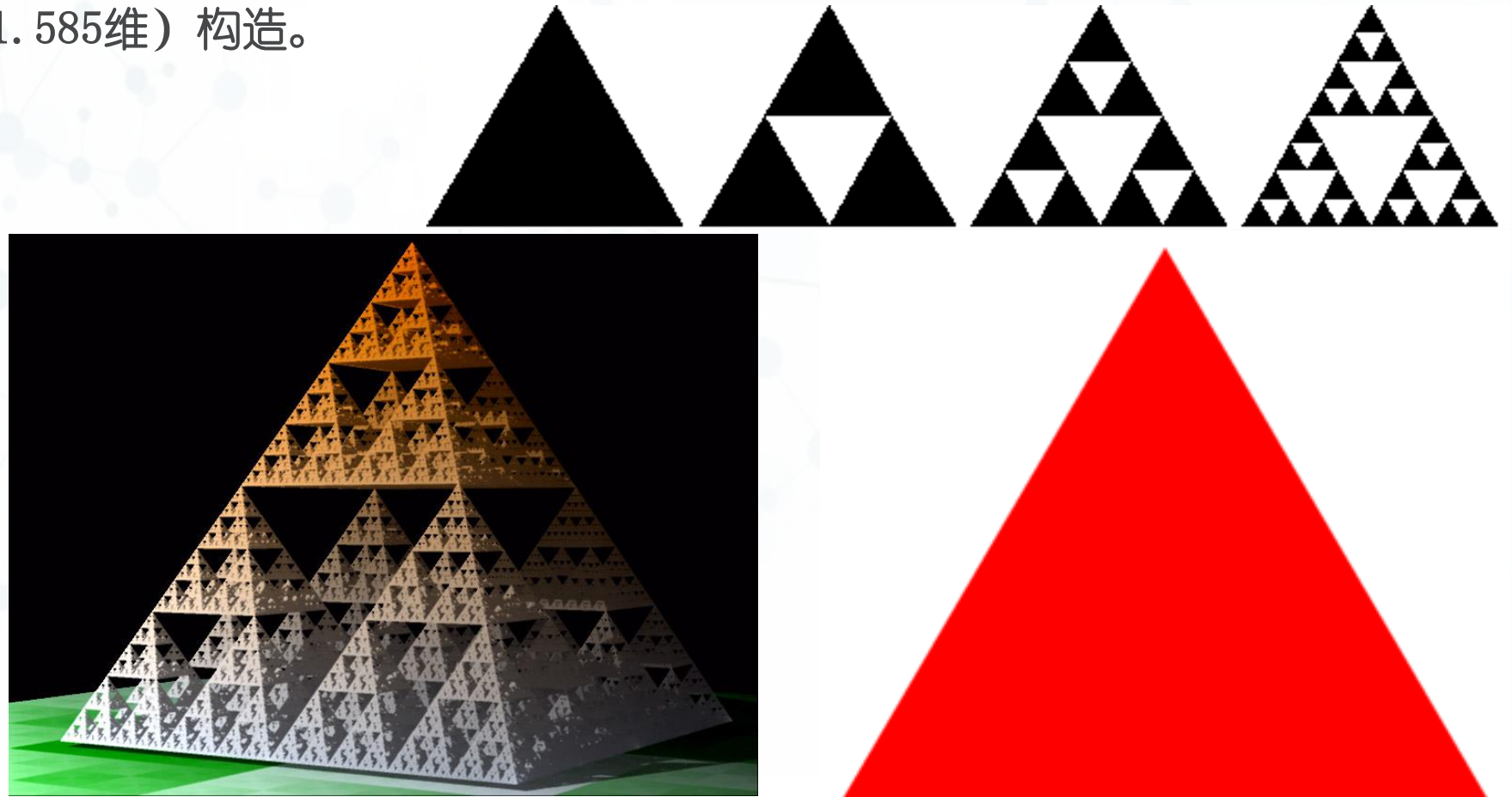


# 谢尔宾斯基三角形 Sierpinski Triangle

- 分形构造，平面称谢尔宾斯基三角形，立体称谢尔宾斯基金字塔  
实际上，真正的谢尔宾斯基三角形是完全不可见的，其面积为0，但周长无穷，是介于一维和二维之间的分数维（约1.585维）构造。

degree=3

degree  $\rightarrow \infty$

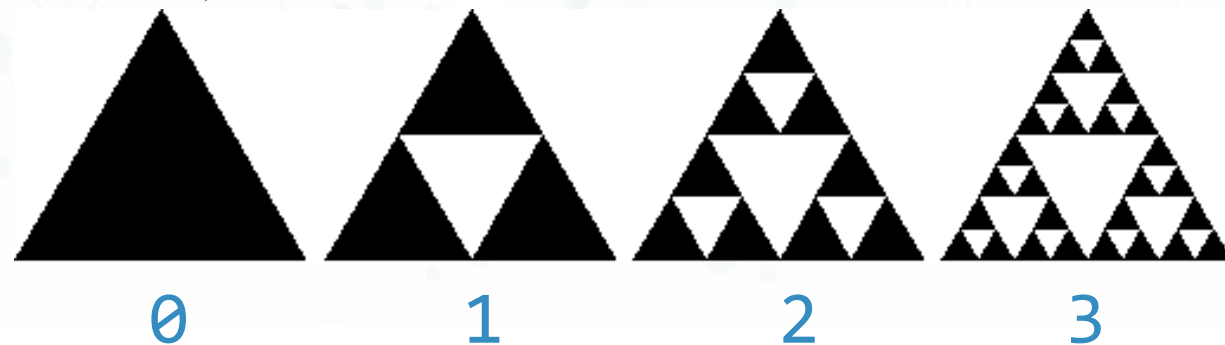




# 谢尔宾斯基三角形：作图思路

- 首先，根据自相似特性，谢尔宾斯基三角形是由3个相同的谢尔宾斯基三角形按照品字形拼叠而成。
- 由于我们无法真正做出谢尔宾斯基三角形 ( $\text{degree} \rightarrow \infty$ )，只能做degree有限的近似图形。
- 在degree有限的情况下， $\text{degree}=n$ 的三角形，是由3个 $\text{degree}=n-1$ 的三角形按照品字形拼叠而成，同时，这3个 $\text{degree}=n-1$ 的三角形边长均为 $\text{degree}=n$ 的三角形的一半（规模减小）。

当 $\text{degree}=0$ ，则就是一个等边三角形，这是递归基本结束条件





# 谢尔宾斯基三角形：代码

```
def sierpinski(points, degree, myTurtle):  
    colormap = ['blue', 'red', 'green', 'white', 'yellow', \  
                'violet', 'orange']  
    drawTriangle(points, colormap[degree], myTurtle)  
    if degree > 0:  
        sierpinski([points[0], \  
                    getMid(points[0], points[1]), \  
                    getMid(points[0], points[2])], \  
                    degree-1, myTurtle)  
        sierpinski([getMid(points[0], points[1]), \  
                    points[1], \  
                    getMid(points[1], points[2])], \  
                    degree-1, myTurtle)  
        sierpinski([getMid(points[0], points[2]), \  
                    getMid(points[2], points[1]), \  
                    points[2]], \  
                    degree-1, myTurtle)
```

等边三角形（左上右顶点次序）

最小规模，0直接退出

减小规模：  
getMid边长减半

调用自身，左上右次序

# 谢尔宾斯基三角形：代码

画指定顶点的等边三角形

指定填充颜色

- 1, 抬笔到左顶点
- 2, 落笔开始填充
- 3, 到上顶点
- 4, 到右顶点
- 5, 回到左顶点闭合

取两个点的中点

外轮廓的3个顶点

```
import turtle
```

```
def drawTriangle(points,color,myTurtle):  
    myTurtle.fillcolor(color)  
    myTurtle.up()  
    myTurtle.goto(points[0][0],points[0][1])  
    myTurtle.down()  
    myTurtle.begin_fill()  
    myTurtle.goto(points[1][0],points[1][1])  
    myTurtle.goto(points[2][0],points[2][1])  
    myTurtle.goto(points[0][0],points[0][1])  
    myTurtle.end_fill()
```

```
def getMid(p1,p2):  
    return ( (p1[0]+p2[0]) / 2, (p1[1] + p2[1]) / 2)
```

```
def main():  
    myTurtle = turtle.Turtle()  
    myWin = turtle.Screen()  
    myPoints = [[-200,-100],[0,200],[200,-100]]  
    sierpinski(myPoints,3,myTurtle)  
    myWin.exitonclick()
```

```
main()
```

画degree=3的三角形



# 复杂递归问题：河内塔Tower of Hanoi

- 河内塔问题是法国数学家Edouard Lucas于1883年，根据传说提出来的。
- 传说在一个印度教寺庙里，有3根柱子，其中一根套着64个由小到大的黄金盘片，僧侣们的任务就是要把这一叠黄金盘从一根柱子搬到另一根，但有两个规则：
  - 一次只能搬1个盘子
  - 大盘子不能叠在小盘子上
- 神的旨意是说，一旦这64个盘子完成迁移：
  - 寺庙将会坍塌
  - 世界将会毁灭……
- 神的旨意是千真万确的！



# 河内塔 (汉诺塔) 问题: 3盘片演示





# 河内塔（汉诺塔）问题：4盘片演示



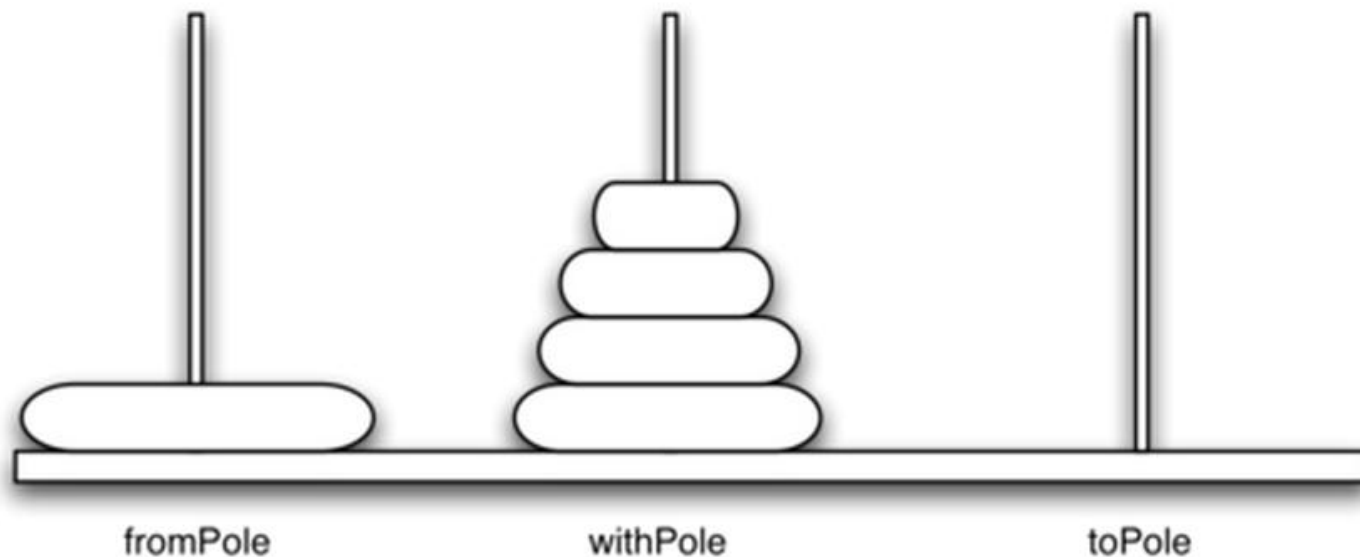
# 河内塔问题

- 虽然这些黄金盘片跟世界末日有着神秘的联系，但我们却不必太担心，据计算，要搬完这64个盘片：

需要的移动次数为 $2^{64}-1=18,446,744,073,709,551,615$ 次

如果每秒钟搬动一次，则需要584,942,417,355（五千亿）年！

- 问题如何分解为递归形式？



# 河内塔问题：分析

- 我们还是从递归三定律来分析河内塔问题  
基本结束条件（最小规模问题），如何减小规模，调用自身
- 假设我们有5个盘子，穿在1#柱，需要挪到3#柱  
如果能把上面的一摞4个盘子统统挪到2#柱，那问题就好解决了：  
把剩下的最大号盘子直接从1#柱挪到3#柱，再用同样的办法把2#柱上的那一摞4个盘子挪到3#柱，就完成了整个移动
- 接下来的问题就是4个盘子怎么从1#挪到2#？  
此时问题规模已经减小！  
同样是想办法把上面的一摞3个盘子挪到3#柱，把剩下最大号盘子从1#挪到2#柱，再想办法把一摞3个盘子从3#挪到2#柱

# 河内塔问题：分析

- 一摞3个盘子的挪动也照此：分为上面一摞2个，和下面最大号盘子
- 那么2个盘子怎么移动呢？（啥？这还要想？）
- （实在想不出，那么）最后是1个盘子的移动……

# 河内塔问题：递归思路

- 将盘片塔从**开始柱**，经由**中间柱**，移动到**目标柱**：  
首先将上层 $N-1$ 个盘片的盘片塔，从开始柱，经由目标柱，移动到中间柱；  
然后将第 $N$ 个（最大的）盘片，从开始柱，移动到目标柱；  
最后将放置在中间柱的 $N-1$ 个盘片的盘片塔，经由开始柱，移动到目标柱。
- 基本结束条件，也就是最小规模问题是：1个盘片的移动问题
- 上面的思路用Python写出来，几乎跟语言描述一样：

```
def moveTower(height, fromPole, toPole, withPole):  
    if height >= 1:  
        moveTower(height-1, fromPole, withPole, toPole)  
        moveDisk(fromPole, toPole)  
        moveTower(height-1, withPole, toPole, fromPole)
```



# 河内塔问题：代码

最小规模，0直接退出

减小规模：  
盘片数量减1

```
def moveTower(height, fromPole, toPole, withPole):  
    if height >= 1:  
        moveTower(height-1, fromPole, withPole, toPole)  
        moveDisk(fromPole, toPole)  
        moveTower(height-1, withPole, toPole, fromPole)
```

```
def moveDisk(fp, tp):  
    print "moving disk from", fp, "to", tp
```

```
moveTower(3, "A", "B", "C")
```

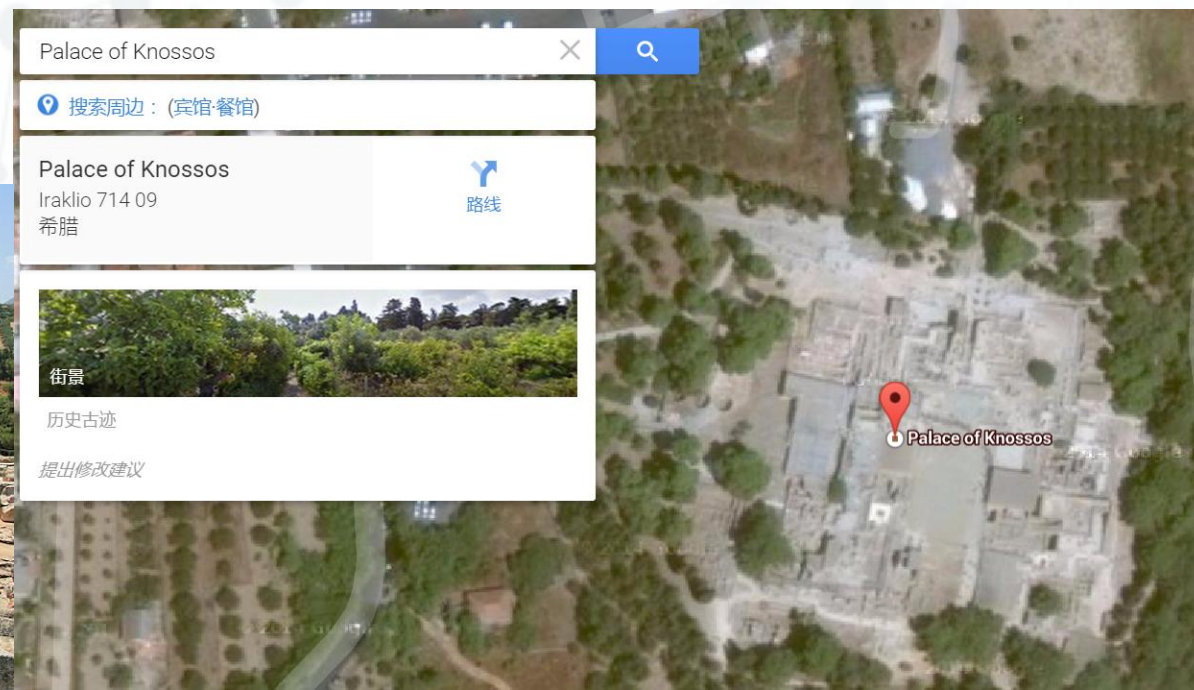
```
>>>  
moving disk from A to B  
moving disk from A to C  
moving disk from B to C  
moving disk from A to B  
moving disk from C to A  
moving disk from C to B  
moving disk from A to B
```

调用自身，两次腾挪

思考：找到本问题的非递归算法，试着看懂它。

# 探索迷宫：古希腊的迷宫

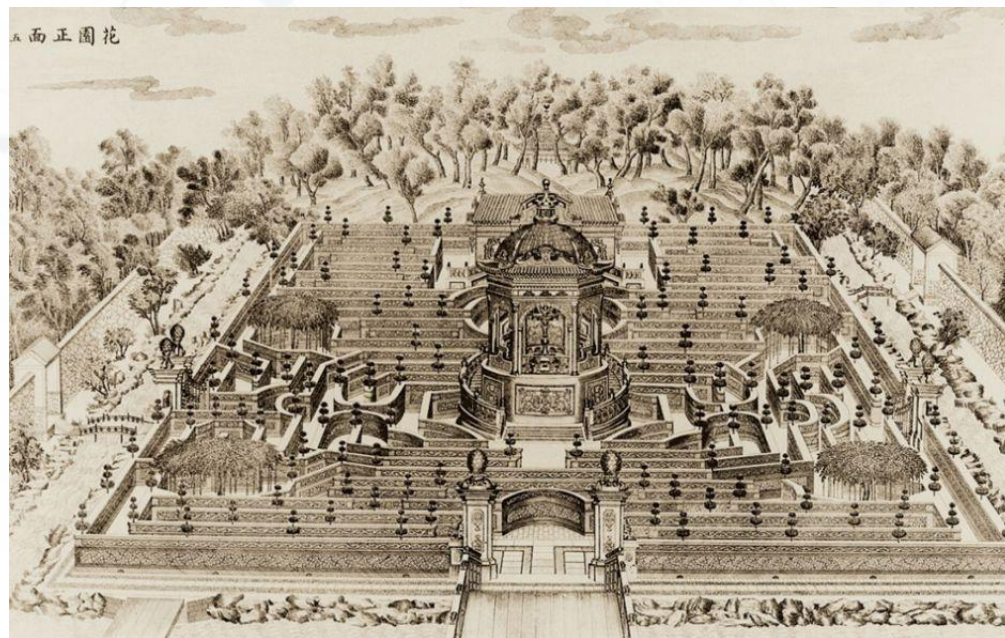
- 古希腊克里特岛米诺斯王
- 牛头人身怪物米诺陶洛斯  
童男童女献祭，雅典王子忒修斯
- 公主，利剑，线团
- 老国王投海
- 爱琴海





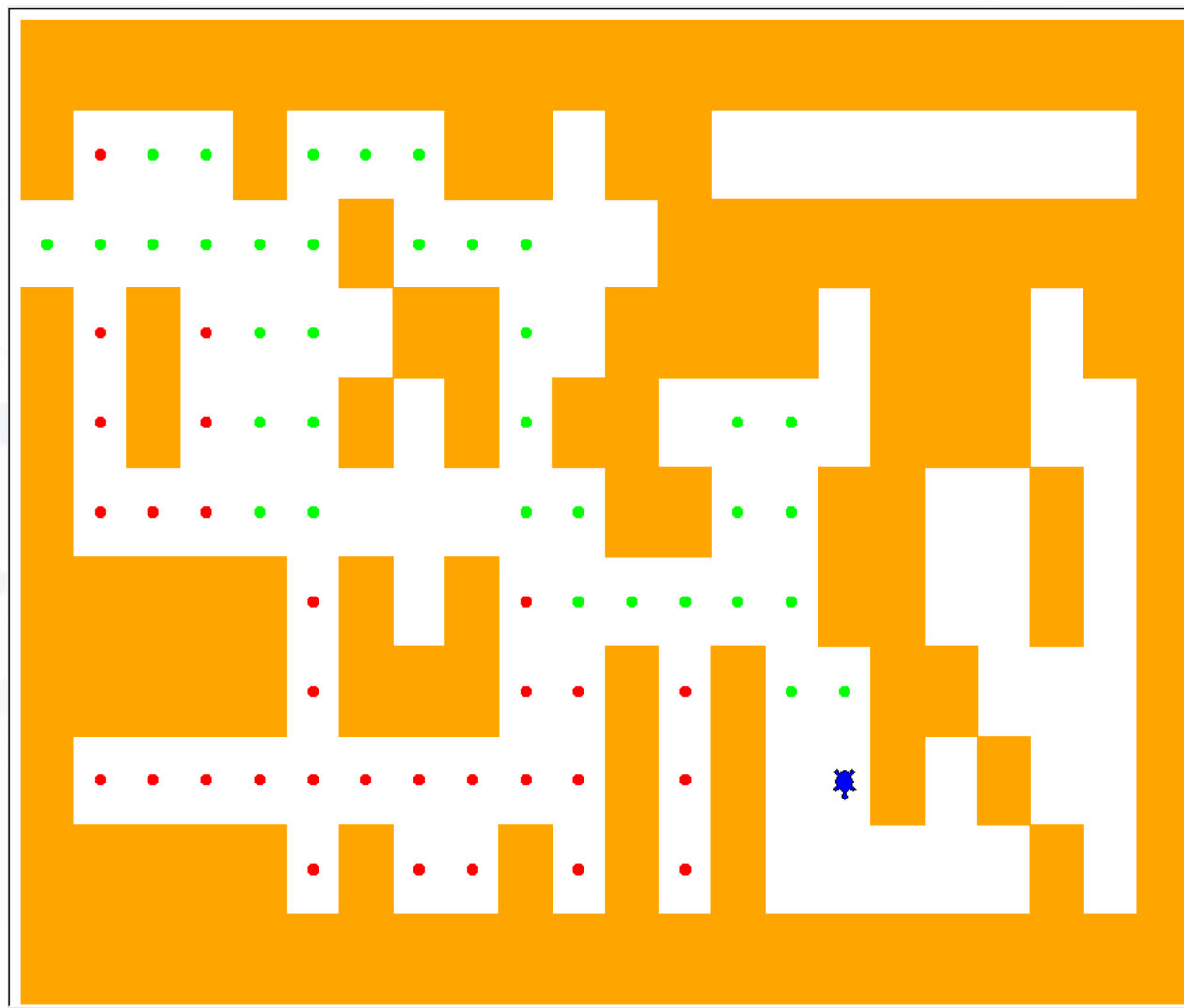
# 探索迷宫：圆明园的黄花阵

- 位于圆明园西洋楼景区



# 探索迷宫

- 我们将海龟放在迷宫中间，看它如何能找到出口





# 迷宫的数据结构

- 首先，我们将整个迷宫的空间（矩形）分为行列整齐的方格，区分出墙壁和通道。

给每个方格具有行列位置，并赋予“墙壁”、“通道”的属性

- 考虑用矩阵方式来实现迷宫数据结构

采用“数据项为字符列表的列表”这种两级列表的方式来保存方格内容

采用不同字符来分别代表“墙壁”“通道”“海龟投放点”

- +: 墙壁
- 空格: 通道
- S: 海龟

从一个文本文件逐行读入迷宫数据

```
maze2.txt
1 ++++++
2 + + ++ +
3 + ++++++
4 + + ++ + + +
5 + + + + + + +
6 + ++ + +
7 + + + + +
8 + + + + +
9 + + + S + +
10 + + + + +
11 ++++++
```

# 迷宫的数据结构: Maze Class

- Maze Class的成员

mazelist: 保存矩阵

rowsInMaze: 矩阵的行数

columnsInMaze: 矩阵的列数

- 读入数据文件成功后

mazelist如下图所示

mazelist[row][col]=='+'

```
[ ['+', '+', '+', '+', ..., '+', '+', '+', '+', '+', '+', '+'],  
  ['+', ' ', ' ', ' ', ..., ' ', ' ', ' ', '+', ' ', ' ', ' '],  
  ['+', ' ', '+', ' ', ..., '+', '+', ' ', '+', ' ', '+', '+'],  
  ['+', ' ', '+', ' ', ..., ' ', ' ', ' ', '+', ' ', '+', '+'],  
  ['+', '+', '+', ' ', ..., '+', '+', ' ', '+', ' ', ' ', '+'],  
  ['+', ' ', ' ', ' ', ..., '+', '+', ' ', ' ', ' ', ' ', '+'],  
  ['+', '+', '+', '+', ..., '+', '+', '+', '+', '+', ' ', '+'],  
  ['+', ' ', ' ', ' ', ..., '+', '+', ' ', ' ', '+', ' ', '+'],  
  ['+', ' ', '+', '+', ..., ' ', ' ', '+', ' ', ' ', ' ', '+'],  
  ['+', ' ', ' ', ' ', ..., ' ', ' ', '+', ' ', '+', '+', '+'],  
  ['+', '+', '+', '+', ..., '+', '+', '+', ' ', '+', '+', '+']]
```

```
class Maze:
```

```
def __init__(self, mazeFileName):
```

```
    rowsInMaze = 0
```

```
    columnsInMaze = 0
```

```
    self.mazelist = []
```

```
    mazeFile = open(mazeFileName, 'r')
```

```
    rowsInMaze = 0
```

```
    for line in mazeFile:
```

```
        rowList = []
```

```
        col = 0
```

```
        for ch in line[:-1]:
```

```
            rowList.append(ch)
```

```
            if ch == 'S':
```

```
                self.startRow = rowsInMaze
```

```
                self.startCol = col
```

```
                col = col + 1
```

```
            rowsInMaze = rowsInMaze + 1
```

```
            self.mazelist.append(rowList)
```

```
            columnsInMaze = len(rowList)
```

# 探索迷宫：算法思路

- 确定了迷宫数据结构之后，我们知道，对于海龟来说，其身处某个方格之中它所能移动的方向（东南西北），必须是向着通道的方向  
如果某个方向是墙壁方格，就要换一个方向移动
- 这样，探索迷宫并找到出口的递归算法思路如下：  
将海龟从原位置向北移动一步，然后以海龟的新位置递归调用探索迷宫寻找出口；  
如果上面的步骤找不到出口，那么将海龟从原位置向南移动一步，然后以海龟的新位置递归调用探索迷宫寻找出口；  
如果向南还找不到出口，那么将海龟从原位置向西移动一步，然后以海龟的新位置递归调用探索迷宫寻找出口；  
如果向西还找不到出口，那么将海龟从原位置向东移动一步，然后以海龟的新位置递归调用探索迷宫寻找出口；  
如果上面四个方向都找不到出口，那么这个迷宫没有出口！

# 探索迷宫：算法思路

- 上面这个思路看起来很完美，但有些细节是至关重要：  
如果我们向某个方向（如北）移动了海龟，那么如果新位置的北正好是一堵墙壁，那么在新位置上的递归调用就会让海龟向南尝试  
可是新位置的南边一格，正好就是递归调用之前的原位置  
这样就陷入了无限递归的死循环之中
- 所以需要有个机制来记录海龟所走过的路径  
沿途洒“面包屑”，一旦前进的方向发现“面包屑”，就不能再踩上去，而必须换下一个方向尝试  
对于递归调用来说，就是某方向的方格上发现“面包屑”，就立即从递归调用返回上一级。



# 探索迷宫：算法思路

- 这样，我们对递归调用的“基本结束条件”归纳如下：
  - 海龟碰到了“墙壁”方格，递归调用结束，返回失败；
  - 海龟碰到了“面包屑”方格，表示此方格已访问过，递归调用结束，返回失败；
  - 海龟碰到了“出口”方格，即“位于边缘的通道”方格，递归调用结束，返回成功！
  - 海龟在四个方向上探索都失败，递归调用结束，返回失败
- 为了让海龟在迷宫图里跑起来，我们给迷宫数据结构Maze Class添加一些成员和方法
  - t：一个作图的海龟，设置其shape为海龟的样子（缺省是一个箭头）
  - drawMaze()：绘制出迷宫的图形，墙壁用实心方格绘制
  - updatePosition(row, col, val)：更新海龟的位置，并做标注
  - isExit(row, col)：判断是否“出口”

# 探索迷宫：算法代码

```
def searchFrom(maze, startRow, startColumn):  
    # try each of four directions from this point until we find a way out.  
    # base Case return values:  
    # 1. We have run into an obstacle, return false  
    maze.updatePosition(startRow, startColumn)  
    if maze[startRow][startColumn] == OBSTACLE :  
        return False  
    # 2. We have found a square that has already been explored  
    if maze[startRow][startColumn] == TRIED or maze[startRow][startColumn] == DEAD_END:  
        return False  
    # 3. We have found an outside edge not occupied by an obstacle  
    if maze.isExit(startRow, startColumn):  
        maze.updatePosition(startRow, startColumn, PART_OF_PATH)  
        return True  
    maze.updatePosition(startRow, startColumn, TRIED)  
    # Otherwise, use logical short circuiting to try each direction  
    # in turn (if needed)  
    found = searchFrom(maze, startRow-1, startColumn) or \  
            searchFrom(maze, startRow+1, startColumn) or \  
            searchFrom(maze, startRow, startColumn-1) or \  
            searchFrom(maze, startRow, startColumn+1)  
    if found:  
        maze.updatePosition(startRow, startColumn, PART_OF_PATH)  
    else:  
        maze.updatePosition(startRow, startColumn, DEAD_END)  
    return found
```

墙，失败

已过，失败

出口，成功

标注洒“面包屑”

北、南、西、东  
依次尝试

成功，标注

失败，标注

由于or的短路算法，只要有一个方向返回成功，则后面的尝试就不需要做了，直接返回成功！

# 动态规划Dynamic Programming

- 计算机科学中许多程序都是为了找到某些问题的最优解  
例如，两个点之间的最短路径  
能最好匹配一系列点的直线  
满足一定条件的最小集合
- 人们会采用各种策略来解决这些问题，我们这里介绍其中的一种策略：动态规划
- 优化问题的一个经典的案例是为找零兑换最少个数的硬币  
假设你为一家自动售货机厂家编程序，自动售货机要每次找给顾客最少数量的硬币；  
假设某次顾客投进\$1纸币，买了¢37的东西，要找¢63，那么最少数量就是：两个quarter (¢25)、一个dime (¢10) 和三个penny (¢1)，一共6个  
一般我们这么做：从最大面值的硬币开始，用尽量多的数量，有余额的，再到下一最大面值的硬币，还用尽量多的数量，一直到penny (¢1) 为止

# 动态规划：兑换硬币

- 这种方法称为“贪心法Greedy Method”  
因为我们每次都试图解决问题的尽量大的一部分  
对应到兑换硬币问题，就是每次以最多数量的最大面值硬币来迅速减少找零
- “贪心法”在美元硬币体系 (quarter/dime/nikel/penny) 下表现尚好
- 但如果你的老板决定把自动售货机出口到Elbonia (系列漫画Dilbert里杜撰的国家)，事情就会有点复杂，因为这个古怪的国家除了上面3种面值之外，还有一种 **【 $e21$ 】** 的硬币！
- 按照“贪心法”，在Elbonia， $e63$ 还是原来的6个硬币
- 但实际上最优解是3个面值 $e21$ 的硬币！
- “贪心法”失效了。



# Inflation in Elbonia



# 兑换硬币：递归解法

- 我们来找一种肯定能找到最优解的方法，既然本章是介绍递归，那这个解法肯定是递归的
- 首先是确定基本结束条件，兑换硬币这个问题最简单直接的情况就是，需要兑换的找零，其面值正好等于某种硬币  
如找零25分，答案就是1个硬币！
- 其次是减小问题的规模，在美元硬币体系里，我们要尝试4次找零减去1分(penny)后，求兑换硬币最少数量的解；  
找零减去5分(nikel)后，求兑换硬币最少数量的解；  
找零减去10分(dime)后，求兑换硬币最少数量的解；  
找零减去25分(quarter)后，求兑换硬币最少数量的解；  
上述4项中选择最小的一个。

$$\text{numCoins} = \min \begin{cases} 1 + \text{numCoins}(\text{originalamount} - 1) \\ 1 + \text{numCoins}(\text{originalamount} - 5) \\ 1 + \text{numCoins}(\text{originalamount} - 10) \\ 1 + \text{numCoins}(\text{originalamount} - 25) \end{cases}$$

# 兑换硬币：递归解法代码

```
def recMC(coinValueList,change):  
    minCoins = change  
    if change in coinValueList:  
        return 1  
    else:  
        for i in [c for c in coinValueList if c <= change]:  
            numCoins = 1 + recMC(coinValueList,change-i)  
            if numCoins < minCoins:  
                minCoins = numCoins  
        return minCoins  
  
print(recMC([1,5,10,25],63))
```

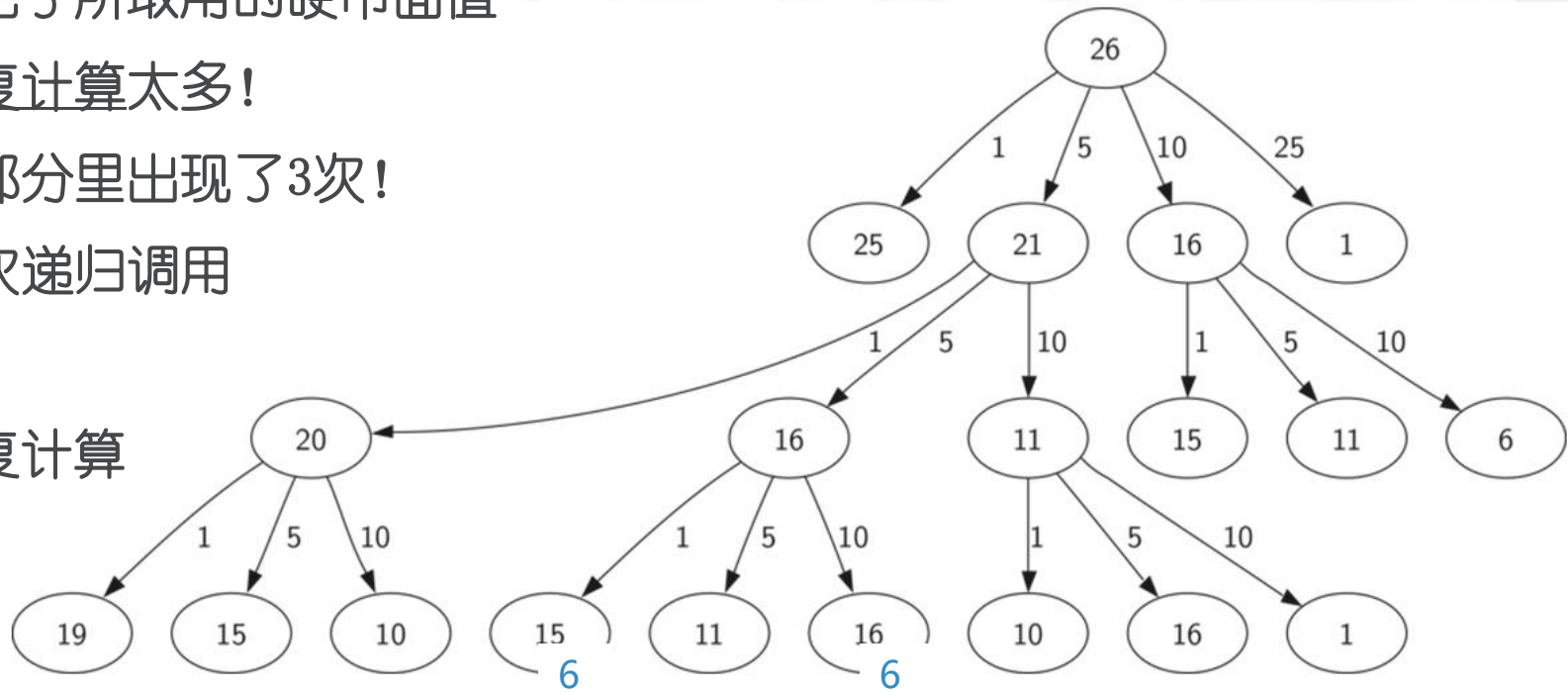
最小规模，直接返回

减小规模：  
每次减去一种硬币面值  
挑选最小数量

调用自身

# 兑换硬币：递归解法分析

- 递归解法虽然能解决问题，但其最大的问题是：极！其！低！效！  
对63分的兑换硬币问题，需要进行67,716,925次递归调用！  
在我这台笔记本电脑上花费了半分钟时间得到解：6个硬币
- 以26分兑换硬币为例，看看递归调用过程（377次递归的一小部分）  
节点是剩余的找零数额，边上标记了所取用的硬币面值  
我们发现一个重大秘密，就是重复计算太多！  
例如找零数额15分的，在这个小部分里出现了3次！  
而找零数额15分最终解决还要52次递归调用  
仅这一点就白费104次调用  
很明显，这个算法致命缺点是重复计算





# 兑换硬币：递归解法改进

- 对这个递归解法进行改进的关键就在于**消除重复计算**  
我们可以用一个表将计算过的中间结果保存起来，在计算之前查表看看是否已经计算过
- 这个算法的中间结果就是**部分找零的最优解**，在递归调用过程中已经得到的最优解被记录下来  
在递归调用之前，先查找表中是否已有部分找零的最优解  
如果有，直接返回最优解而不进行递归调用  
如果没有，才进行递归调用
- 改进后的解法，极大减少了递归调用的次数  
对63分的兑换硬币问题，仅仅需要221次递归调用，是改进前的三十万分之一，瞬间返回！

# 兑换硬币：递归解法改进代码

最小规模直接返回

查表命中直接返回

记录部分找零最优解

```
def recDC(coinValueList, change, knownResults):
    minCoins = change
    if change in coinValueList:
        knownResults[change] = 1
        return 1
    elif knownResults[change] > 0:
        return knownResults[change]
    else:
        for i in [c for c in coinValueList if c <= change]:
            numCoins = 1 + recDC(coinValueList, change-i, \
                                 knownResults)
            if numCoins < minCoins:
                minCoins = numCoins
                knownResults[change] = minCoins
        return minCoins

print(recDC([1,5,10,25],63,[0]*64))
```

最小规模记录结果

# 兑换硬币：动态规划解法

- 虽然上述的改进可以很好地解决兑换硬币的问题，但记录中间结果的表有不少未定义的“空洞”，实际上，这种方法还不能称为动态规划，而是利用了一种叫做“memoization (函数值缓存)”的技术提高了递归解法的性能，或者一般称为“caching (缓存)”
- 动态规划算法采用了一种更有条理的方式来得到问题的解
- 兑换硬币的动态规划算法从最简单的“1分钱找零”的最优解开始，逐步递加上去，直到我们需要的找零钱数
- 在找零递加的过程中，设法保持每一分钱的递加都是最优解，一直加到求解找零钱数，自然得到最优解
- 递加的过程能保持最优解的关键是，其依赖于更少数最优解的简单计算，而更少数最优解已经得到了。

# 主定理

**主定理：** 设 $a \geq 1, b > 1$ 为常数， $f(n)$ 为函数， $T(n)$ 为非负整数，且

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

则有以下结果：

1. 若 $f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon}), \epsilon > 0$ ，那么 $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
2. 若 $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$ ，那么 $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log n)$
3. 若 $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon}), \epsilon > 0$ ，且对于某个常数 $c < 1$ 和充分大的 $n$ 有  $a f(n/b) \leq c f(n)$ ，那么  $T(n) = \Theta(f(n))$



# 兑换硬币：动态规划算法

- 我们来看看如何采用动态规划来解决11分钱的兑换问题

从1分钱兑换开始

逐步建立一个兑换表

到5分钱兑换有两个选择：

5个1分或者1个5分硬币

显然1个是最优解

所以将1填入表中

那么更多的钱数是如何得到解？

下面我们看11分钱的过程

Step of the Algorithm

Change to Make

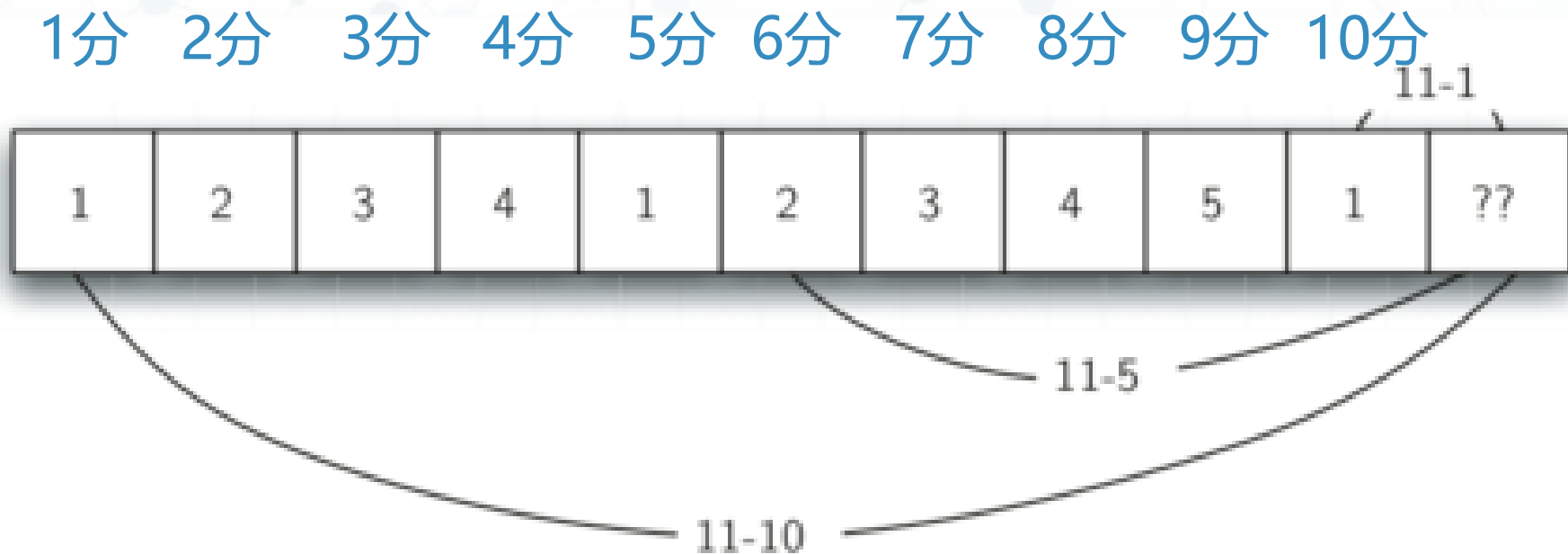
	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
1											
2	1										
3	1	2									
4	1	2	3								
5	1	2	3	4							
6	1	2	3	4	1						

...

1	2	3	4	1	2	3	4	5	1	
1	2	3	4	1	2	3	4	5	1	2

# 兑换硬币：动态规划解法

- 计算11分钱的兑换法，我们做如下几步：  
首先11分钱减去1个1分钱的币值，剩下10分钱，查表，10分钱的最优解是1  
然后11分钱减去1个5分钱的币值，剩下6分钱，查表，6分钱的最优解是2  
最后11分钱减去1个10分钱的币值，剩下1分钱，查表，1分钱的最优解是1
- 这样，第1、3步我们都可以得到11分钱的最优解：2个硬币



# 兑换硬币：动态规划算法代码

从1分到所需找零

减除各种硬币后查表

```
def dpMakeChange(coinValueList,change,minCoins):  
    for cents in range(change+1):  
        coinCount = cents  
        for j in [c for c in coinValueList if c <= cents]:  
            if minCoins[cents-j] + 1 < coinCount:  
                coinCount = minCoins[cents-j]+1  
        minCoins[cents] = coinCount  
    return minCoins[change]
```

得到部分找零的最优解

循环结束，得到最优解

# 兑换硬币：动态规划算法扩展

- 我们注意到动态规划算法的dpMakeChange并不是递归函数，虽然这个问题是从递归算法开始解决，但最终我们得到一个更有条理的高效非递归算法  
动态规划中最主要的是从最简单情况开始到达所需找零的循环，其每一步都依靠以前的最优解来得到本步骤的最优解，直到得到答案。
- 前面的算法已经得到了最少硬币的数量，但没有返回硬币如何组合  
扩展算法的思路很简单，只需要在生成最优解列表同时跟踪记录所选择的那个硬币币值即可  
在得到最后的解之后，减去选择的硬币币值，回溯到表格之前的部分找零，就能逐步得到每一步所选择的硬币币值



# 兑换硬币：动态规划算法扩展代码

```
def dpMakeChange(coinValueList,change,minCoins,coinsUsed):
    for cents in range(change+1):
        coinCount = cents
        newCoin = 1
        for j in [c for c in coinValueList if c <= cents]:
            if minCoins[cents-j] + 1 < coinCount:
                coinCount = minCoins[cents-j]+1
                newCoin = j
        minCoins[cents] = coinCount
        coinsUsed[cents] = newCoin
    return minCoins[change]

def printCoins(coinsUsed,change):
    coin = change
    while coin > 0:
        thisCoin = coinsUsed[coin]
        print(thisCoin)
        coin = coin - thisCoin
```

# 兑换硬币：动态规划算法扩展代码

```
def main():  
    amnt = 63  
    clist = [1,5,10,21,25]  
    coinsUsed = [0]*(amnt+1)  
    coinCount = [0]*(amnt+1)  
  
    print("Making change for",amnt,"requires")  
    print(dpMakeChange(clist,amnt,coinCount,coinsUsed),"coins")  
    print("They are:")  
    printCoins(coinsUsed,amnt)  
    print("The used list is as follows:")  
    print(coinsUsed)
```

main()|

```
>>>  
( 'Making change for', 63, 'requires' )  
( 3, 'coins' )  
They are:  
21  
21  
21  
The used list is as follows:  
[1, 1, 1, 1, 1, 5, 1, 1, 1, 1, 10, 1, 1, 1, 1, 5, 1, 1, 1, 1, 10, 21, 1, 1, 1, 2  
5, 1, 1, 1, 1, 5, 10, 1, 1, 1, 10, 1, 1, 1, 1, 5, 10, 21, 1, 1, 10, 21, 1, 1, 1,  
25, 1, 10, 1, 1, 5, 10, 1, 1, 1, 10, 1, 10, 21]  
>>> |
```

# 讨论：博物馆大盗问题

- 大盗潜入博物馆，面前有5件宝物，分别有重量和价值，大盗的背包仅能负重20公斤，请问如何选择宝物，总价值最高？

item	weight	value
0	2	3
1	3	4
2	4	8
3	5	8
4	9	10

# 讨论：单词最小编辑距离问题

- 任意两个单词之间的变换，长度可以不同。

从源单词每复制一个字母到目标单词，计5分

从源单词每删除一个字母，计20分

在目标单词每插入一个字母，计20分

- 例如从单词“algorithm”变为“alligator”

源	a	l		g	o	r	i		t	h	m		
目标	a	l	l	i	g		a		t			o	r
操作	复制	复制	插入	复制	删除	删除	插入	插入	复制	删除	删除	插入	插入
分数	10	10	20	5	20	20	20	20	5	40	40	20	20

- 求多种操作方案中，分数最低的一种方案（编辑距离最小）



# 本章小结

- 在本章我们研究了几种递归算法，表明了递归是解决某些具有自相似性的复杂问题的有效技术
- 递归算法“三定律”
  - 递归算法必须具备基本结束条件
  - 递归算法必须要减小规模，改变状态，向基本结束条件演进
  - 递归算法必须要调用自身
- 某些情况下，递归可以代替迭代循环
- 递归算法通常能够跟问题的表达很自然地契合
- 递归不总是最合适的算法，有时候递归算法会引发巨量的重复计算