# 人工智能导论

搜索大作业报告

——十滴水

李宏坤 2011011445

Tel: 18810699601

Email: lihk11@mails.tsinghua.edu.cn

## 一、游戏介绍

"十滴水"是一款有趣的小游戏,我们可以点击向格子中添加小水滴,当格子中水滴成型时再加入水,水滴就会涨破,水滴涨破后,会向上下左右四个方向溅射出四滴小水滴,小水滴碰到其他格子中水滴,又会向其中添加小水滴,从而发生连锁反应,当格子中水全涨破后,即获得游戏胜利。当每有一次连击时,便会奖励玩家一滴水。当玩家的水滴用完时,且大水滴没有全部爆裂,则判定玩家输掉了游戏。

### 二、程序介绍

本次作业,我选择了 Mac OS X 的平台,采用 Objective-C 进行编写,使用 Xcode6.0 进行编译。

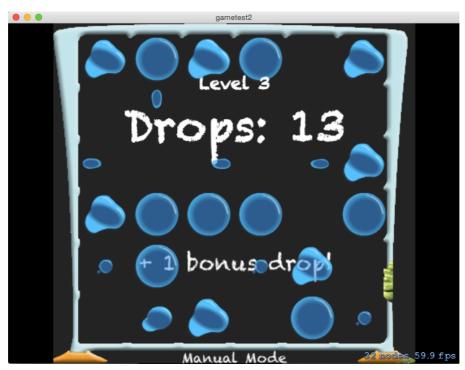
其中,游戏部分采用了 SpriteKit 游戏引擎,素材提取自 App Store 的安装包,仅用作学习与测试之用。

本程序在 OS X Yosemite (10.10) 上调试通过,未针对更低版本的 OS X 进行优化 (有可能在控件的显示上存在问题),建议老师使用 OS X Yosemite 作为测试运行平台。

另,随作业附上本程序的**运行视频**,以说明理想的运行状态,如老师电脑上显示有问题,请您联系本人进行调试与演示。 程序 UI 介绍:

- (1) 程序初始状态为 AI 模式,即无需用户点击即可进行操作;
- (2) 当一个Level 通关后,点击 Next Level 的标签即可进入下一关;
- (3) 点击游戏底部的标签,即可切换 AI Mode 与 Manual Mode:

- (4) 当前剩余水滴数显示在背景上;
- (5) AI 模式下,在加入一滴水后,当飞行的小水滴全部消失 3 秒 后,会自动加入下一滴水,并且将其坐标显示在屏幕上;
- (6) 每连击三次,即可获得一滴水的奖励,并显示在屏幕上;程序运行截图,







# 三、算法介绍

在本次作业中,采用了两种算法:

- (1) 迭代加深搜索(terative Deepening) 简称 ID 算法
- (2) 贪心算法

具体算法实现:

### (1) 迭代加深搜索算法

迭代加深搜索算法拥有宽度搜索与深度搜索的优点。其思想在于限制深度搜索的深度,将从1到 MaxDepth 所有的状态枚举一遍,从中选取最优的的一个,作为搜索的结果。 其优点在于,空间消耗很小,基本上与深度搜索差不多,不会向宽度搜索一样消耗过大的内存空间,同时也不会像深度搜索一样,对于非常深的子树,ID 算法可以及时停住,而像 宽度搜索一样,一层一层的搜索。

else //表示这滴水已经爆裂

其算法可以描述如下,

对于当前状态, 枚举到对 (i,j) 的泡泡加入一滴水 if 加入后小于等于 4

直接得到新的状态,并对新的状态进行枚举;

然后,模拟此水滴爆裂产生的四个小水滴对其他水滴的影响。

将四个小水滴加入到扫描队列中,根据其坐标位置来判断 是否撞裂了大水滴,如果撞裂了新的大水滴,则移除该小水 滴,并在队列中加入四个新的小水滴。

当小水滴的坐标超出边界时,也将该小水滴移出队列。 当队列为空时,表示水滴爆裂的影响已经完成。

这时,得到了新的状态,并对新的状态进行枚举。

如果,新得到的状态中,每个节点的大水滴均爆裂,得到一 个解;

根据当前解消耗的的水滴数与之前最佳的解进行比较,如果 消耗的水滴数较少,则使当前解作为最佳解。

相关的代码如下图,

```
for (i = 1; i <= 6; i++) {
    for (j = 1; j <= 6; j++) {
    CGPoint position = CGPointMake(i, j);
    MyPoint *point = [[MyPoint alloc] initWithX:position.x y:position.y];
    if (position.x == 4 && position.y== 4) {</pre>
             point = [[MyPoint alloc] initWithX:4 y:4];
        }
[currentMethod addObject:point];
        NSTimeInterval st = [NSDate timeIntervalSinceReferenceDate] * 1000;
        NSMutableArray *newState = (NSMutableArray *)[self addDropOnPosition:
             position onArray:currentstate];
        currentRemainDrop = currentRemainDrop - 1;
        NSLog(@"addDropom
* 1000 - st);
                              sition:%f", [NSDate timeIntervalSinceReferenceDate]
        isClear = YES;
         for (k = 0; k < 36; k++) \{ = 0 \}
        if (currentRemainDrop > formerRemainDrop) {
                  formerMethod = [NSMutableArray arrayWithArray:currentMethod];
                  formerRemainDrop = currentRemainDrop;
                  currentRemainDrop = currentRemainDrop + 1;
                  [currentMethod removeLastObject];
                  return;
             } else {
                  currentRemainDrop = currentRemainDrop + 1;
                  [currentMethod removeLastObject];
                  return;
        } else {
             int newdepth = depth + 1;
             [self caculateForState:newState depth:newdepth];
             currentRemainDrop = currentRemainDrop + 1;
             [currentMethod removeLastObject];
```

### (2) 贪心算法

对于初始状态,假设有 n 个大水滴,则对这 n 滴水分别加一滴水,选出其中最好的,作为下次搜索的初始状态,直到得到一个解为止。

评判一个状态是否是好状态的标准:

对每个大水滴拥有的 1~4 的四个种类,对该其求算数平均数,对于平均值较大的状态成为比较好的状态。

currentValue; = sum / arraySpriteCount;

```
(NSMutableArray*)solveWithEstimation{
   //先计算当前所有加一滴水,选出其中个最好的,(如果没有clear)分别再加一滴水
   //找出当中最好的,作为下次的结果
   NSMutableArray *currentState = [NSMutableArray arrayWithCapacity:
        originalMapArray.count];
   int i;
   for ( i = 0; i<originalMapArray.count; i++) {
   NSString *number_string = [originalMapArray objectAtIndex:i];
   NSNumber *number = [NSNumber numberWithInt:[number_string intValue]];</pre>
        [currentState addObject:number];
   NSNumber *position_x = [resultDictionary objectForKey:@"x"];
NSNumber *position_y = [resultDictionary objectForKey:@"y"];
NSNumber *maxValue = [resultDictionary objectForKey:@"maxValue
        currentState = [resultDictionary objectForKey:@"map"];
MyPoint *position = [[MyPoint alloc] initWithX:[position_x intValue] y:
             [position_y intValue]];
        [currentMethod addObject:position];
        if ([maxValue floatValue] == 0) {
             return currentMethod;
   return currentMethod;
```

# 四、算法分析

#### (1) 迭代加深搜索算法

每加入新的一滴水,则会产生一种状态,每个状态又可以生成 36 个子状态,计算可以得到,

dep = 4 时,状态数是 36^4,约为 168 万个状态,

dep = 5 时,约为6000万个状态,

dep=6时,约为21亿个状态。

当 MaxDepth 设置的比较小时,迭代加深搜索算法可以很快的得到结果,但是当 MaxDepth 稍大时,计算出最优解已经需要相当长的时间了。

在本人的 MacBook Air 上, 对每次状态的枚举消耗的时

间为 0.003~0.2 毫秒 (如图),由于超极本的性能比较低, Maxdepth = 4 已经需要约 2~3 分钟,当 Maxdepth = 5 时,已 经要 1~2 个小时,接近于不可解。但是使用此算法可以解出 在当前深度的最优解(如果有解的话)。



#### (2) 贪心算法

贪心算法虽然不一定总能得到最优解,但是每关所消耗的水滴数一般小于 5 滴,多一些的 10 滴已经能够满足,极少出现 10 滴以上的水滴。对于贪心算法,在几步之内便可得到结果,并且结果也不会太差,大多数情形就是最优解,或者接近最优解。

譬如,对于其中的一关,其所消耗的水滴数为 6,由贪心算法所解得的结果为,图中 4,4 代表水滴所在的格子的坐标。

```
21:19:18.708 gametest2[9871:721568] 0 : 4,4
21:19:18.708 gametest2[9871:721568] 1 : 5,6
21:19:18.708 gametest2[9871:721568] 2 : 3,1
21:19:18.708 gametest2[9871:721568] 3 : 1,5
21:19:18.708 gametest2[9871:721568] 4 : 1,6
21:19:18.709 gametest2[9871:721568] 5 : 4,1
```

#### 两种算法相比较:

对于迭代加深搜索算法,可以用来解最优解,但是时间开销与搜索深度成指数变化的关系(t~36<sup>n</sup>),不适合作为程序的动态演示。

对于贪心算法, 虽然不一定能够得到最优解, 但其给出的解已经接

近或者就是最优解了,而且从时间开销上来看是基本是固定的,仅需不超过 100 次的运算便可以得到比较好的解。比较适合作为程序的动态演示。

图为 AI 模式下,自动运行并显示加入水滴坐标的效果图,



### 五、心得体会

#### 1、 关于游戏的编写

在本次作业中,自己使用 Apple 公司出品的游戏引擎 SpriteKit,初步了解的游戏开发的基本流程与基本思想,同时也实现了比较好的视觉效果。

### 2、 关于搜索

对于搜索,本次作业采用了两种算法: 迭代加深搜索算法和 贪心算法。其中迭代加深搜索算法吸取了宽度优先与深度优先的长 处,加深我了对于宽度优先与深度优先的理解。而贪心算法则从启 发函数的角度来解决问题,体现了具体问题具体分析的思想。