人工智能实验 2 ——数独求解

UESTC · 2020 fall

了解数独

- · 数独游戏的目标是用数字填充9x9的宫格,让每一列,每一行和每个3x3小九宫部分都包含1到9之间的数字。 在游戏开始时,9x9的宫格中会有一些方格已填上数字。你要做的是填上缺失的数字并完成宫格。如果出现 以下情况,表示填法不正确:
 - 任意一行中,有多个相同的1到9中的数字
 - 任意一列中,有多个相同的1到9中的数字
 - 任意一个3x3小宫格中,有多个相同的1到9中的数字

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

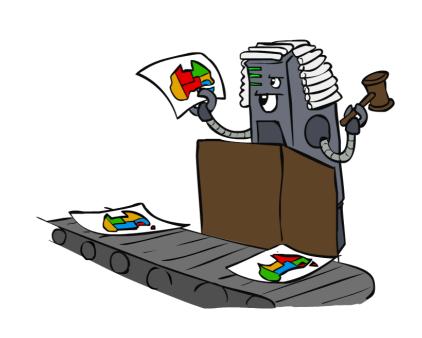


5 3 4 6					
	7	8	9	1	2
6 7 2 1	9	5	3	4	8
1 9 8 3	4	2	5	6	7
8 5 9 7	6	1	4	2	3
4 2 6 8	5	3	7	9	1
7 1 3 9	2	4	80	5	6
9 6 1 5	3	7	2	8	4
2 8 7 4	1	9	6	3	5
3 4 5 2	8	6	1	7	9

数独是一个约束满足问题

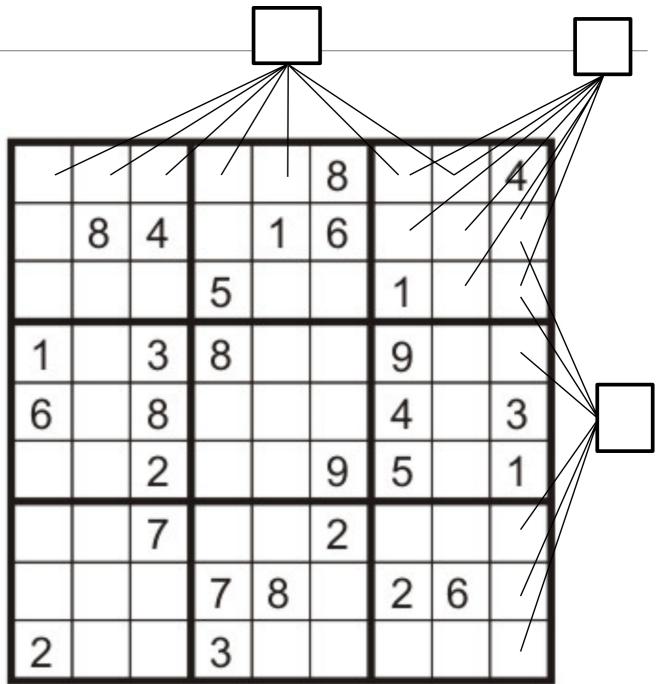
• 标准的搜索问题:

- 状态是任意的数据结构
- 目标测试可以是任何函数
- 后继函数也可以是任意的
- 约束满足问题:
 - 是搜索问题的一个特殊子集
 - 状态由若干个变量Xi组成,每个变量有一个取值域 D(有时D与i相关)
 - 目标测试是一组约束,指定变量子集的值的允许组合



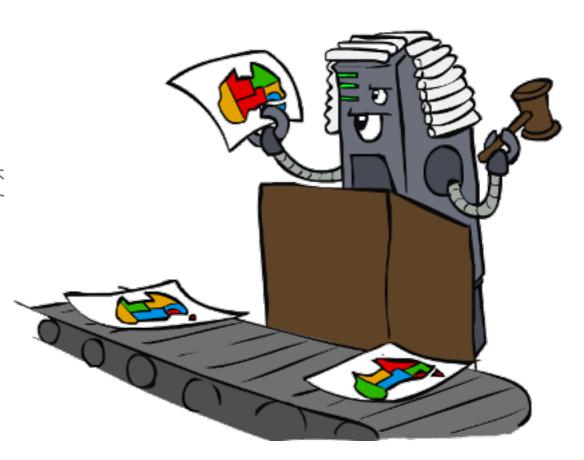
数独(Sudoku)

- 变量:
 - 每一个空白方格
- 值域:
 - {1,2,...,9}
- 约束条件:
 - 每列9个数字都不同
 - 每行9个数字都不同
 - 每个9x9大方格里的9个数字都不同



按标准的搜索问题来解决CSP

- · 状态反映了变量赋值的当前情况(部分赋值)
 - 初始状态: 没有赋值, {}
 - 行动集合(s): 分配一个值给一个未赋值的变量
 - 结果状态(s,a)(即转换模型): 该变量被赋了 这个值
 - 目标-检测(s): 是否所有变量已被赋值 并且 满足所有约束条件
- · 我们开始将用最直接的方法, 然后逐步 改进



回溯搜索

- ·回溯搜索是基本的无启发式信息的算法,用来求解CSP问题
- ・ 想法 1: 一次探索一个变量
 - 变量赋值是可交换的, 所以选择一个顺序固定下来
 - 例如., [WA = red then NT = green] 和 [NT = green then WA = red] 是一样的
 - 在每一步只需考虑给一个变量配值: 减少分支因子数 b 从 nd 到 d
- 想法 2: 一边探索一边检查约束条件
 - 探索过程中检查当前的变量赋值是否满足约束条件,和之前已赋值的不冲突
 - 也许需要花费一些计算来检查约束条件是否满足
 - 相当于"逐步增加的目标测试"
- 深度优先搜索结合这两点改进, 就叫作 回溯搜索

```
if __name__ == "__main__":
   puzzle = load puzzle(sudoku file loc)
   # 打印初始puzzle
   print("-" * 5, "puzzle", "-" * 4)
   print puzzle(puzzle)
   print("-" * 17)
   start = datetime.now()
   # 初始化puzzle
   puzzle = initialise(puzzle)
   # 回溯搜索
   succ, puzzle = backtrack(puzzle)
   if succ:
       end = datetime.now()
       print("Solve the puzzle within :", end - start, ", with", num of iteration, "iterations.")
       # 做一下结果的转换, 并且打印结果
       ans = convert_to_output(puzzle)
       print("-" * 5, "answer", "-" * 4)
       print puzzle(ans)
       print("-" * 17)
       # 结果保存到文件中
       write solution(ans, soln file loc)
```

```
#将puzzle中的所有值初始化为一组值。
# 如果存在预先存在的值,我们将其设置为单个值的集合.
# 如果值为0, 我们将其设置为一个包含了1-9数值的集合, 也就是该位置的所有可能取值.
def initialise(puzzle):
   initial neighours()
   new_puzzle = [[{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9}] for i in range(9)] for j in range(9)]
   for row in range(9):
       for col in range(9):
           if puzzle[row][col] != 0:
               assign(new puzzle, (row, col), puzzle[row][col])
   puzzle = new puzzle
   return puzzle
def initial_neighours():
   for row in range(9):
       for col in range(9):
           neighbour = get connecting cells positions((row, col))
           neighbours[(row, col)] = neighbour
   return neighbours
```

```
# 回溯搜索
def backtrack(puzzle):
   # 检查每行、每列和每宫(3x3框)是否合法
   if not analyse_domains(puzzle):
       return False, puzzle
   # 遍历puzzle, 找出一个包含了多个候选数字的位置
   h row = -1
   h col = -1
   for row in range(9):
       for col in range(9):
           if len(puzzle[row][col]) > 1:
              h row = row
              h col = col
   # 先选择哪一个候选位置? 这里可以应用最小剩余值 (Minimum remaining values -- MRV)原则
   # puzzle中每个位置都只有1个候选数字,则该puzzle已经成功求解了
   if h row == -1 and h col == -1:
       return True, puzzle
   # 候选赋值集合
   h_values = puzzle[h_row][h_col].copy()
   # 尝试按照候选赋值集合中的值对该位置进行赋值:
   # 先选择哪一个value? 这里可以应用最小制约的值 (Least Constraining Value -- LCV)原则
   for value in h values:
       current puzzle = copy.deepcopy(puzzle)
       current_puzzle[h_row][h_col] = set()
       current puzzle[h row][h col].add(value)
       # 将current puzzle中的位置(h row, h col)赋值为value
       # 赋值会失败吗?
       if not assign(current_puzzle, (h_row, h_col), value):
           continue
       # 迭代进行回溯搜索
       result = backtrack(current puzzle)
       succ, current_puzzle = result
       if succ:
           return succ, current puzzle
   # 所有尝试都没有return, 说明尝试失败了, 得回溯
   return False, current puzzle
```

```
# 将puzzle中的位置position赋值为value

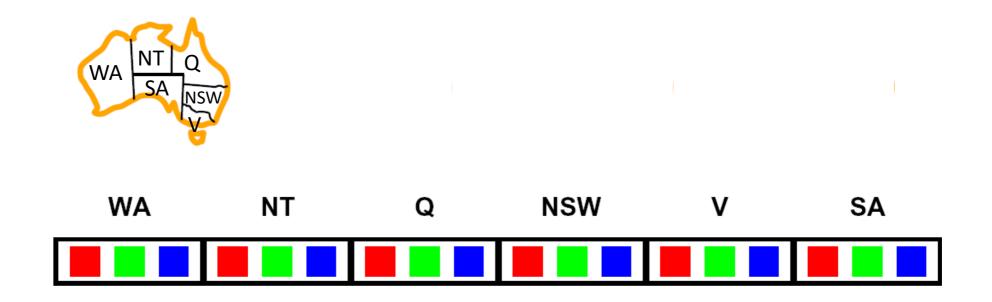
def assign(puzzle, position, value):
    global num_of_iteration
    num_of_iteration = num_of_iteration + 1
    row, col = position
    puzzle[row][col] = set()
    puzzle[row][col].add(value)

# 赋值完了可以做前向检查(forward checking), 减少puzzle中可取值集合的大小,
# 也有可能导致赋值失败(某个位置的可选value集合为空),从而更快地进行回溯
# 检查完了还可以做约束传播(Constraint Propagation),进一步减少puzzle中可取值集合的大小,
# 也有可能更快地导致赋值失败,从而更快地进行回溯

return True
```

过滤: 前向检查法(Forward Checking)

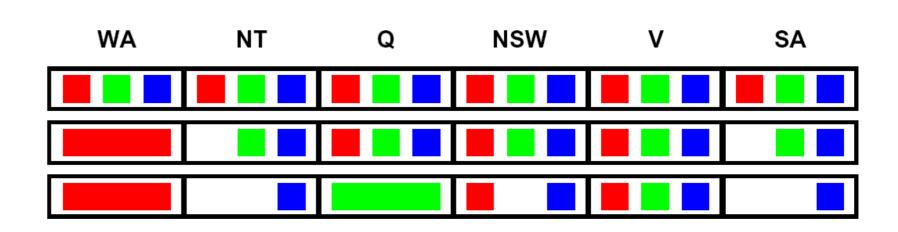
- 过滤:搜索中, 持续检测未赋值变量的值域, 去掉违反约束条件的值
- 简单的过滤: 向前检查法
 - 当添加对一个变量的赋值后,划掉剩下变量值域中违反约束条件的值



过滤:约束传播(Constraint Propagation)

前向检查传播已分配到未分配变量的信息,但不提供对所有故障的早期检测:

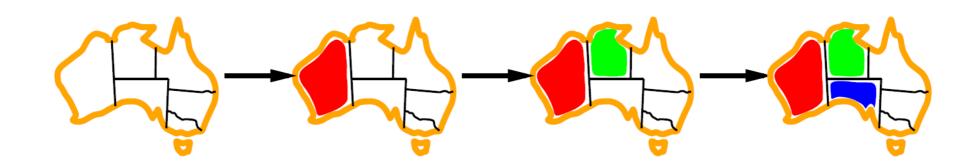




- NT和SA不可能都是蓝色的!
- 为什么我们还没发现呢?
- 约束传播:从约束到约束的推理

变量排序

- · 变量排序: 最小剩余值 (Minimum remaining values -- MRV)原则:
 - 先选择其值域中所剩合理可选的值最少的变量



- 为什么是最少而不是最大?
- "快速失败"排序
- 使用连接度数启发信息打破一样的情况
 - 选择和其他变量连接数最多的变量(受约束最多的)

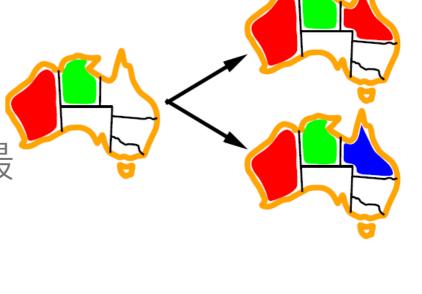
对值的排序选择

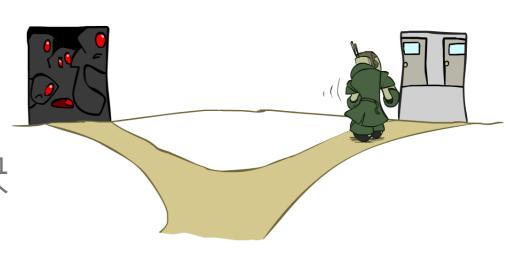
 选择最小制约的值 (Least Constraining Value -- LCV)

- 选择对剩下的变量在选值的时候约束最 小的值



- 为什么最小而不是最大制约的?
- · 结合这些排序上的改进,能够解决 1000-皇后问题





实验要求

- 改进基于回溯搜索的数独求解算法:
 - 加入前向检查
 - 加入约束传播
 - 加入MRV和LCV
- 尽可能快地求解数独问题