博弈论期中作业实验报告

191300087 左之睿

代码使用方法

直接运行即可,但是要求nfg文件内部必须有以下格式:

Players: 4

Actions: 4 4 4 4

(必须有这个换行,否则无法识别收益)

32 ... (收益, 最后以换行符结尾)

此外,收益数字之间只能有一个空格(split设置的是按一个空格分割)且以换行符结尾,否则会将数字和 换行符读成一个元素导致失败

(我设置的读取规则是从Players:开头的行读取玩家数目,从Actions:开头的行读取每个玩家的策略个数,并且将nfg内的空行视为收益的前一行)

对于input文件夹里的所有输入均可正常运行,但对于example里的部分输入会加载失败,人工修改输入格式后除了格式上有差异(如分数和小数,1和1.0),实际上结果与给出的output相同

使用的算法

对于二人博弈找所有的混合策略纳什均衡,使用Labeled Polytopes Algorithm 对于多人博弈找纯策略纳什均衡,则是通过计算最优反应来找NE

大体思路

二人

使用Labeled Polytopes算法, 求解半空间中的极点:

$$P = \{x \in R^M | x \geq \mathbf{0}, \ B^T x \leq \mathbf{1}\}$$
 $Q = \{y \in R^N | Ay \leq \mathbf{1}, \ y \geq \mathbf{0}\}$

注意算法要求收益矩阵元素非负,故需要遍历收益矩阵,只要遇到负元素就可以停止,直接加上最小的负元素的绝对值即可,这样并不会影响求出的混合策略。

此外,python求解线性优化问题只能有一个不等式,因此需要将 $x \geq \mathbf{0}$ 这一条件融入 $B^T x \leq \mathbf{1}$,即在B后补充一个负的单位矩阵,并在 $\mathbf{1}$ 下补充相应数目的 $\mathbf{0}$

论文中结论为 $x \in P - \{\mathbf{0}\}, y \in Q - \{\mathbf{0}\}, if(x,y) is completely labeled, ne is <math>(x/1^Tx, y/1^Ty)$

结合该结论,首先求解极点,再求解满足条件的下标即可。

多人

对每个玩家i计算其他玩家动作的笛卡尔积(这里使用了标准库itertool中的product函数)。 对于每个笛卡尔积,玩家i有几种策略,那他就有几种收益,我们从中选取最大的那个就是当前笛卡尔积 (对手行为)下的最优反应

得到所有玩家的最优反应后,从中选取在每个玩家的最优反应都出现了的反应即为PNE,详情见代码注释

其他模块代码

加载数据

这一部分较为朴素,读取输入文件,然后根据行首字符来判断是否是所需要的数据

```
def load_data(filename):
   with open(filename, 'r') as f:
       flag = 0
       payoffs = []
       tmp payoff = []
       for line in f:
           if line[0:8] == "Players:":
               n_players = line[9]
           if line[0:8] == "Actions:":
               actions = list(line[9:-1].split(" "))
           if line.count('\n') == len(line): # 意味着这一行是空行,后面全是收益
               flag = 1
               continue
           if flag == 1:
               tmp payoff.append(line.split(" "))
   tmp_payoff[0].pop()
   for i in range(len(tmp_payoff[0])):
       tmp_payoff[0][i] = int(tmp_payoff[0][i])
   tmp_payoff = list(np.ravel(tmp_payoff)) # 把所有收益列成了一个长列表
    '''str转int'''
   n_players = int(n_players)
   for i in range(len(actions)):
       actions[i] = int(actions[i])
   for i in range(n players): # 一个玩家一个ndarray,n个玩家一组受益
       p = [tmp_payoff[j] for j in range(len(tmp_payoff)) if j % n_players == i]
       tmp = np.array([p])
       tmp = np.reshape(tmp, actions, order='F')
       payoffs.append(tmp)
   return n_players, actions, payoffs
```

输出文件

将计算出来的解写入到输出文件中, 当混合策略的概率值太小时, 将其舍入为0

```
def write_ne(result, out_path):
    with open(out_path, 'w') as f:
        for res in result: # res是一个解,result是解得集合
            to_str = [str(i) if i > 1e-15 else '0' for i in res]
            tmp_str = to_str[0]
            for i in range(1, len(to_str) - 1):
                  tmp_str = tmp_str + ',' + to_str[i]
                  tmp_str = tmp_str + ',' + to_str[-1] + '\n'
                  f.writelines(tmp_str)
```

结果分析

打印运行时间,即:

```
for f in os.listdir('input'):
    if f.endswith('.nfg'):
        t1 = time.time()
        nash('input/' + f, 'output/' + f.replace('nfg', 'ne'))
        t2 = time.time()
        print("computing " + f + " time costs: ", t2 - t1)
```

最终结果分析如下:

- 1、求PNE的耗时都较短
- 2、求二人MNE时,策略空间较大时耗时会比较长,这是因为极点数量很多,比如13,14,15.nfg,需要花费5-15秒时间
- 3、通常来说,求解pne或者mne都只需要零点几秒甚至更短的时间