



Agenda

- 出牌决策
- 防守策略
- 深度学习



决策部分

上听数,有效牌计算

- 首先递归枚举当前牌面的可能组合形式,将牌划分为顺子、搭子、雀头、刻子。
- 根据如下形式计算当前上听数
- 在该递归过程的叶子节点,进行胡补全和番数计算。



决策部分

胡补全和番数计算

- 需要对枚举得到的形式进行胡补全和番数计算,从而保证上听数对 应的胡牌形式的番大于8番
- 胡补全主要为将当前的搭子补全,若此时缺少雀头或者面子,对剩余牌分别枚举补全并计算番数
- 与此同时,记录下当前上听数最小的叶子节点的所用补全牌的并集, 记为有效牌



决策部分

出牌决策

- 对于手中14张牌,每次选13张进行如上所述的上听数和有效牌计算。之后根据当前上听数和有效牌集合(S1),结合当前剩余牌表T,计算打出该牌之后摸到S1中的牌的概率的概率,
- 若上听数为1,则为P(S1|T):
- 若上听数为2,则枚举加入该牌之后的上听数为1的形式下的有效牌集合(S2), 计算摸到S1后并且又摸到S2的概率,即P(S1|T)*P(S2|T)
 (假设摸S2的剩余牌表和当前S1时相同)。
- 以此类推,对14张牌分别作此计算,并且选择当前摸有效牌概率最大的牌打出。
- 调整权重,惩罚上听数高的决策方案。



Agenda

- 出牌决策
- 防守策略
- 深度学习



防守策略

- 基于domain knowledge,当对手打出一张牌后认为其相关牌安全(一四七、二五八、三六九)。
- 对相关牌的改进:对人类数据使用朴素贝叶斯计算打出一张牌之后 其他牌的对应分布。游戏过程中,初始状态假设对手手牌为均匀分 布,当对手打出一张牌后,调整对对手手牌的概率估计。
- 可以为对手的手牌建模,通过对手打出的牌枚举对手可能的手牌,计算概率进行防守,但如此防守的搜索空间远大于出牌策略的搜索空间。
- 国标麻将还是以进攻为主的游戏,浪费大量搜索空间用于防守效益 较低,因此放弃在防守中搜索,使用贝叶斯方法估计对手手牌。



Agenda

- 出牌决策
- 防守策略
- 深度学习



深度学习

- 根据手牌打牌
- 将打牌看作分类任务而非回归任务,避免得到不在手中的牌,同时避免了 用数值表示牌(如1~34)所引入的本不存在的序关系。
- 使用34维one-hot vector对所有牌进行embedding,将手牌(14张包括副露)表示为一个476维向量,经过一个全连接神经网络;将所有有效牌同样表示为高维向量,经过另一个全连接神经网络;最后将两个网络的输出连接,经过Softmax得到34维向量,从手牌中找到距离它最近的牌即为要打出的牌。



深度学习

- 预测对手听牌
- 通过人类数据每局游戏中和牌方在本局中依次打出的所有牌,预测和牌方 听的牌。
- 由于打牌有顺序,故使用双层LSTM连接34维的Softmax层进行预测,损失函数为交叉熵。
- 游戏后期当打牌函数给出的牌是预测的对手听牌时给予惩罚。



深度学习

- 数据增强
- 中、发、白置换
- 万、饼、条置换(绿一色、推不倒等概率极低,忽略之)
- 1~9变为9~1
- 6*6*2=72种增强方式

