Final Project

B07502166 魏子翔

一、 方法使用:

考量自身時間和能力,在方法的選擇上,我只選了蒙地卡羅方法(Monte Carlo Simulation)作爲本次專題主要的計算勝率方法,並圍繞在獲得模擬勝率後之策略選擇做討論。

二、實作過程與發現:

因本身其實不會玩德州撲克,最近下載來玩了幾天之後,有了一些心得。玩德州撲克 時,若撇除吹牛(bluff),則多以判斷手上的牌夠不夠大為準,從而選擇棄牌、跟牌, 以及加注。而在本次專題中,便是以蒙地卡羅方法量化判斷手牌之過程,從而獲得較 爲準確之手牌判斷依據。而會影響決策的,除了手牌以外,可能還會有自己手上的籌 碼量、對手的籌碼量、對手的行動,以及是否要吹牛等等。其中,我認爲最爲困難, 也同時是德州撲克的醍醐味的,就是決定吹牛,以及辨認出對方在吹牛的時機。 吹牛的目的通常爲勸退對方,使對方棄牌並收走大/小盲注或是其他已投入的金額, 或是測試其他人之手牌好壞。在一般的德州撲克牌桌中,較爲常見的是後置位提高籌 碼,削減對手的同時,也判斷出剩餘對手之實力如何。但在此次專題中,因玩家只有 二位,故較難判斷對方提高籌碼時,是在吹牛,或是真有底氣。這時,作爲一個較謹 慎的玩家,在面對對手無故加注時,較適合的選擇爲棄牌,保住本金的同時,也是在 等待自己手牌足夠大的時機,一舉贏下對方。經過測試,我認爲baseline3即是此種玩 家,在面對對手突然加注大量籌碼時,其大多數時候會選擇棄牌,極少數時間會選 擇跟進,且此時其勝率亦較高,多半可以贏下該局。相較之下,baseline1則多數時候 會選擇跟進,故我認爲baseline1可能是相對較隨意之玩家,而baseline2則介於二者之 間。

三、 決策過程與架構:

參考此性質,我認為在設計決策方法時,應較為謹慎,大多時候還是以自己手牌好壞作為依據,但也不應太過保守,故我將模擬勝率0.75作為分界點之一,此時手牌極好,故可加注較多;若勝率介於0.6與0.75之間,此時手牌偏好,則可加注一較小值,但若此時對手之行動為提高籌碼,則選擇跟牌較為穩妥;若勝率介於0.5與0.6之間,則手牌普通,若對手選擇加注,則應棄牌以保住本金,若對手選擇跟牌,則我亦跟牌等待下一回合。

四、實際測試與調整:

單憑以上之決策架構,面對三個baseline時勝率依然不佳,故我設計了其他判斷依據,並記錄每一次改動之實際勝率。而實際勝率之計算是以與同一baseline對戰100次之勝場數除以100得之。

在加入其他判斷依據前,面對三個baseline之勝率分別爲0.52、0.3、0.33。

首先,在測試baseline3時,我發現在其取得一定程度之領先後,剩餘之回合則皆會選擇棄牌,以不冒任何風險爲前提贏下比賽。由此性質爲基礎,我加入一優先度最高之判斷依據:若手上之籌碼大於1000+剩餘回合數×10,則此時若剩餘回合皆棄牌亦可獲得最後勝利,故此時可直接將action設爲fold。加入此判斷式後,面對三個baseline之勝率分別爲0.63、0.45、0.3。

接著,我發現baseline常在preflop回合便加注,我認為是因其判斷自身手牌極好,勝率亦較高。但在我實際遊玩德州撲克時,即便開局手牌便有一對,或是其他高牌,最後實際贏下該局之次數亦不多,多半還是以flop局之三張公牌判斷會較為準確,故我加入一判斷式,在preflop局時,若對手加注,或是自身手牌模擬勝率小於0.4時,則選擇棄牌,其餘情況則選擇跟牌。此時,勝率分別為0.83、0.67、0.37。

再來,我發現在模擬過程中,常常發生前兩回合我主動加注,第三回合卻因最後露出的第五張公牌與預想的相距甚遠,導致模擬勝率急速下跌,進而做出棄牌的決定。實際上,若對手沒有在最後一回合加注,則選擇跟牌之最輸情況與棄牌無異,但若此時選擇跟牌,便還會有一定機率贏下此局,故應在此加一限制,若爲river回合且對手無加注,則應選擇跟牌。此時,勝率分別爲0.87、0.69、0.47。

最後,我認為在7回合之後,若雙方籌碼皆介於900至1100之間,則代表雙方之策略皆為謹慎型,故此時若對手突然加注,較可能是其手牌極好,故應選擇棄牌;而若自己手牌模擬勝率大於0.5時,則可較爲冒險,加注一較大值,其餘情況則因對手較爲謹慎,棄牌機率也高,亦可選擇跟牌。此時,勝率分別爲0.91、0.77、0.72。

五、 最後選擇與結論

經過上述討論與測試,我最後使用的agent為原始決策架構加上以上四個判斷規則。 將每次加上一個規則時之勝率列表如下。

| | 原始 | 全棄 | 禁盲注 | 末回不棄 | 破局 |
|-----------|------|------|------|------|------|
| baseline1 | 0.52 | 0.63 | 0.83 | 0.87 | 0.91 |
| baseline2 | 0.3 | 0.45 | 0.67 | 0.69 | 0.77 |
| baseline3 | 0.33 | 0.3 | 0.37 | 0.47 | 0.72 |

從表中可以看出,每次新增一個規則時,勝率多有一定提升,故我最後選擇其綜合體作爲我的agent。但這些規則,多數是從觀察baseline AI的行爲模式來取長補短,故實際應用至與同學對戰之表現如何還有待商權。