# **Theory of Computer Games 2022 – Project 2 report**

#### Method

在這次的作業裡,我是使用 forward 的方式,每次都先找出上下左右哪個是最佳的步驟,並使用 board.h 裡頭的 slide(operation) 得到 reward 和下個盤面,並且利用下個盤面的值和 reward 來更新此盤面的值,但如果在前一步就發現上下左右都無法走了,就更新最後一個盤面,並結束此次的更新。

至於儲存盤面的方式,我是使用給予每一項權重來計算,像是一個有六項的 feature,第一項就乘上 15<sup>5</sup>,第二項就乘上 15<sup>4</sup>...第六項就乘上 15<sup>0</sup> 也就是1,會使用 15 的次方作為權重是因為一開始我並不確定格子最大可能會到哪,就先抓第十五個數字:12288。

## Network Design

- A. 8 \* 4
- B. 4 \* 6
- C. 6 \* 6
- D. 8 \* 6
- E. 4\*6+2\*4

最一開始我先使用 8\*4 的 tuple 來實作,能到達 384 tile 的比率大約為 80% 左右。接著,我使用了助教提供的 4\*6 來實作,可以明顯的發現到,有到達 384 tile 的比率提升了不少,大約提升至 95%,後來我持續訓練了好幾十萬場,似乎因為收斂,便沒有再提升比率,所以我想說可以試試看多加幾個 feature,首先我多加了兩個六格的feature(6\*6),結果表現似乎還是沒有太大長進,於是我又多加了兩個六格的feature(8\*6),結果記憶體好像會不太夠,這應該是因為我計算盤面 index 的方式,每個 feature 我都開了 15^7,可能是因為這樣才導致記憶體不足。所以最後我決定折衷,最終我使用了四個六格的features 加上兩個四格的 features,會使用四格的 feature 是因為我想要避免每個 feature 過度相似,6\*6 的表現會和 4\*6 的表現差不多,有可能就是我多加的兩個 feature 和另外四個過於相似,最後 4\*6+2\*4 的表現確實是裡面五個最高的 (8\*6 因為記憶體問體,不確定表現為何)。

#### the training process

一開始我都只能測出約 30% 左右,一直不知道為什麼,後來發現 spec 上有提到要記得訓練最後一場,更正這部分後分數的確提升了不少,大約已經可到達 70%,接著我發現每次的第一場我也都沒訓練到,改正後已經可到達 80%,剩下的提升就是更改 network 的部分,最終大約到了 97% 收斂,接著無論如何降低 alpha,或是新增一些 feature,都無法再提升分數,這部分詢問助教後,有得到一些建議,但試了一陣子後,還是沒找到能到達 100% 的方式。

# **Performance**

前十萬場: alpha = 0.1 / 48

# 接著再訓練十萬場: alpha = 0.001

## 經過好幾個 alpha 的嘗試後的最終結果:alpha = 0.0008

```
1000 avg = 103332, max = 259257, ops = 201529 (10439214212806)
24 100% (0.5%)
48 99.5% (0.3%)
96 99.2% (0.1%)
192 99.1% (1.2%)
384 97.9% (2%)
768 95.9% (7.5%)
1536 88.4% (64%)
3072 24.4% (24.4%)

Judging the actions... Passed
Judging the speed... Passed, expected 39436 ops
Assessment: 95.8 points
```