LunarLander GA

110061596 程朝略

1. Methods:

這次的 GA 我有嘗試比較不同種的方法應用在基因演算法中,並對 fitness value 做的比較。我最後的方法和參數設定為:

Crossover	Whole arithmetric crossover (alpha= 0.7)
Mutation	Gaussian mutation (sigma = 0.25)
Parent Selection	10 tournament selection
Simulation per evaluation	15
Population size	50
Generation	20
K_tournament	10
Crossover rate	0.7
Mutation rate	0.0005 (change with generation)

其中,我有另外加入 tune_rate 參數,由初始值 1 經過 20 次等比級數到 0.2。這個參數的設定最主要是想要讓 Mutation 隨著 generation 的上升,突變的機率會慢慢降低(發生突變的情況為: random.random()<=Mutation_rate* tune_rate[i])。 隨著 generation 的上升,Mutation 突變的機率會慢慢降低,到第 20 次 generation 時,tune rate 末值為 0.2。

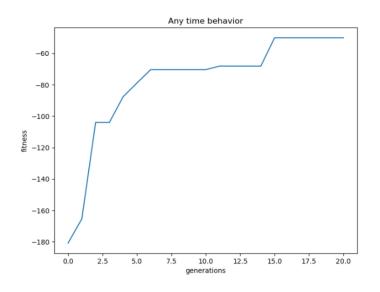
2. Experiment Results:

我使用 Simulation per evaluation = 15, 跑出來的 best fitness 結果如下:

```
0, best fitness = -180.82
             1, best fitness = -165.37
Generation
             2, best fitness = -104.00
Generation
             3, best fitness = -104.00
Generation
             4, best fitness = -87.59
Generation
Generation
             5, best fitness = -78.90
             6, best fitness = -70.40
Generation
Generation
             7, best fitness = -70.40
Generation
             8, best fitness = -70.40
Generation
             9, best fitness = -70.40
Generation 10, best fitness = -70.40
           11, best fitness = -68.11
Generation
Generation
            12, best fitness = -68.11
            13, best fitness = -68.11
Generation
Generation 14, best fitness = -68.11
Generation 15, best fitness = -50.10
           16, best fitness = -50.10
Generation
            17, best fitness = -50.10
Generation
Generation 18, best fitness = -50.10
Generation 19, best fitness = -50.10
Generation 20, best fitness = -50.10
```

剛開始 best fitness value = -180.82。 起初上升的幅度蠻大,但到後面上升 的幅度相對小。 在第 20 次 generation 時,best fitness value = -50.10。

Draw Anytime Behavior:

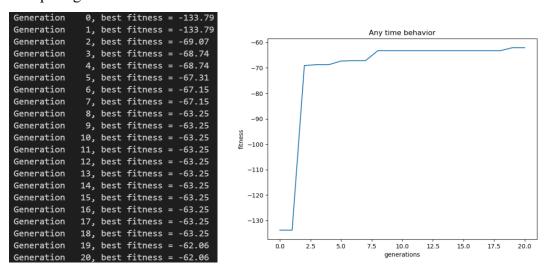


(20 次 generations)

3. Adjust parameter:

(1) 將 k=10 改變為 k=3 的 tournament selection:

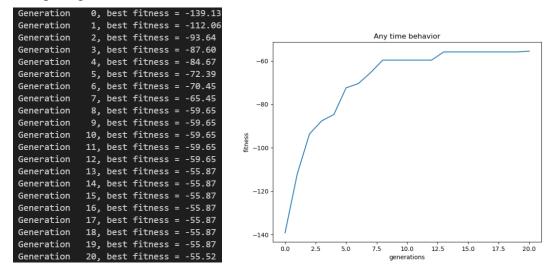
Comparing results:



剛開始的 fitness value 有較大的改變,但後面改變的幅度較小。推測是因為 隨機選 3 個個體比較難選擇到較好 fitness value 的個體,因此,成長的幅度較 緩慢。可能需要更多次的 generations 次數方可達到較好的效果。

(2) 將 mutation rate 由 0.0005 改為 0.001:

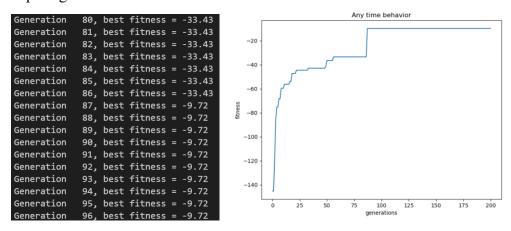
Comparing results:



相較之下,將 Mutation rate 調高,則有較大的機率突變,表現上曲線較為陡峭,但最後的 fitness value 表現上是差不多的大概都收斂到 -50~-55。(GA的 隨機性很高,每次做出的結果不盡相同)

(3) 將 Generations 由 20 改為 200:

Comparing results:



Fitness value 有越來越好的趨勢,但整體而言,最後只有收斂到 -9.72,有點可惜。我認為如果將 population size 調大一點,可能有機會收斂到較好的值。