



# 人工智慧 用基因演算法解決背包問題

讓背包中的物品價值最高  
—第五組

# 參數設定



1. 初始染色體每個物品有30%的機率被拿取
2. 適應函數: 背包內總價值, 若超重則歸零
3. 終止條件: 迭代50000次
4. 採單點交配、突變率為10%, 一個世代有20條染色體

※版本二每世代前六好染色體會直接放到下一代

# 程式碼部分

## 染色體物件與功能

```
8 class Gene:
9     def __init__(self):
10         self.take = [] # 是否裝該編號的物品
11         self.gene_weight = 0 # 背包內總重量
12         self.gene_price = 0 # 背包內總價值
13         for i in range(0, 30):
14             if (
15                 random.randint(0, 9) <= 6
16             ):
17                 self.take.append(0) # 不拿該物品
18             else:
19                 self.take.append(1) # 拿該物品
20         self.calculate()
21
22     # 突變
23     def mutation(self):
24         location = random.randint(0, 29) # 突變位置
25         self.take[location] = (self.take[location] + 1) % 2 # 改變拿或不拿
26
27     # 計算總重量與總價值
28     def calculate(self):
29         self.gene_price = 0
30         self.gene_weight = 0 # 歸零
31         for i in range(0, 30):
32             if self.take[i] == 1: # 判斷是否拿取該物品
33                 self.gene_weight += all_items[i].weight # 總重量加上物品重量
34                 self.gene_price += all_items[i].price # 總價值加上物品價值
35
```

# 程式碼部分

紀錄資料中物品

```
class Item:  
    def __init__(self, index):  
        self.name = data.iat[index, 1] # 讀入物品名稱  
        self.weight = data.iat[index, 2] # 讀入物品重量  
        self.price = data.iat[index, 3] # 讀入物品價值
```

```
for i in range(0, 30):  
    all_items.append(Item(i)) #建立物品數值陣列
```

# 程式碼部分

## 選擇要交配 的染色體

```
#每個世代交配10次
for i in range(0, 10):
    #根據染色體價值比例抽取兩個相異的染色體
    random_num=random.randint(1, total_price)    #產生一個介於1到總價值的隨機數
    for j in gene_pool:
        random_num-=j.gene_price    #將隨機數逐一減去總價值(分母) 直到<=0
        if random_num<=0:
            gene_a=j    #選出該染色體a
            break
    gene_b=gene_a    #先把染色體b設成跟染色體a同一條
    #確保兩條染色體相異
    while(gene_b==gene_a):
        random_num=random.randint(1, total_price)
        for j in gene_pool:
            random_num-=j.gene_price
            if random_num<=0:
                gene_b=j    #選出該染色體b
                break
    gene_a=copy.deepcopy(gene_a)    #複製一個一樣的染色體
    gene_b=copy.deepcopy(gene_b)    #複製
```

# 程式碼部分

## 進行交配與突變，並更新下一代的資料庫

```
#染色體交配
swap_point=random.randint(0, 29)    #隨機選出兩染色體單點交配的起始點
gene_a.take[swap_point:30], gene_b.take[swap_point:30]=gene_b.take[swap_point:30], gene_a.take[swap_point:30]    #單點交配
#突變
if random.randint(0, 9)==0:    #10%機率a發生突變
    gene_a.mutation()    #呼叫突變函式
if random.randint(0, 9)==0:    #10%機率b發生突變
    gene_b.mutation()    #呼叫突變函式
#放進下一代基因庫
gene_a.calculate()    #計算重量跟價值
if gene_a.gene_weight>max_weight:
    gene_a.gene_price=0    #如果超重就把價值歸零
next_pool.append(gene_a)    #把新的染色體放進下一代的基因庫
gene_b.calculate()    #計算重量跟價值
if gene_b.gene_weight>max_weight:
    gene_b.gene_price=0    #如果超重就把價值歸零
next_pool.append(gene_b)    #把新的染色體放進下一代的基因庫
```

# 程式碼部分

## 世代交替

```
#世代交替
gene_pool=next_pool;    #把下一代的基因庫丟回來 原本的染色體們就用不到了
gene_pool.sort(key=lambda x: x.gene_price, reverse=True)    #排序(方便找出最大值)
next_pool=[]    #清空下一代基因庫
total_price=0    #歸零總價值重新計算
for i in gene_pool:
    total_price+=i.gene_price    #計算基因池內總價值
```

# 額外討論

## 隨機生成染色體



初始拿取機率若直接採用`randint(0, 1)`來決定染色體該位置是否拿取，會讓拿取機率變成50%，容易把過多東西都拿進背包，這樣背包內的物品重量就容易過高，使得需要重複生成染色體效能不佳！

若機率過低會增加後續迭代次數效能不佳！

經過考慮與測試我們決定以30%作為拿取的機率

```
for i in range(0, 30):  
    if(random.randint(0,9)<=6):  
        #隨機產生初始染色體是否拿取某物品(拿取機率30%)  
        self.take.append(0) #不拿該物品  
    else:  
        self.take.append(1) #拿該物品  
self.calculate()
```



## 兩種方法的比較

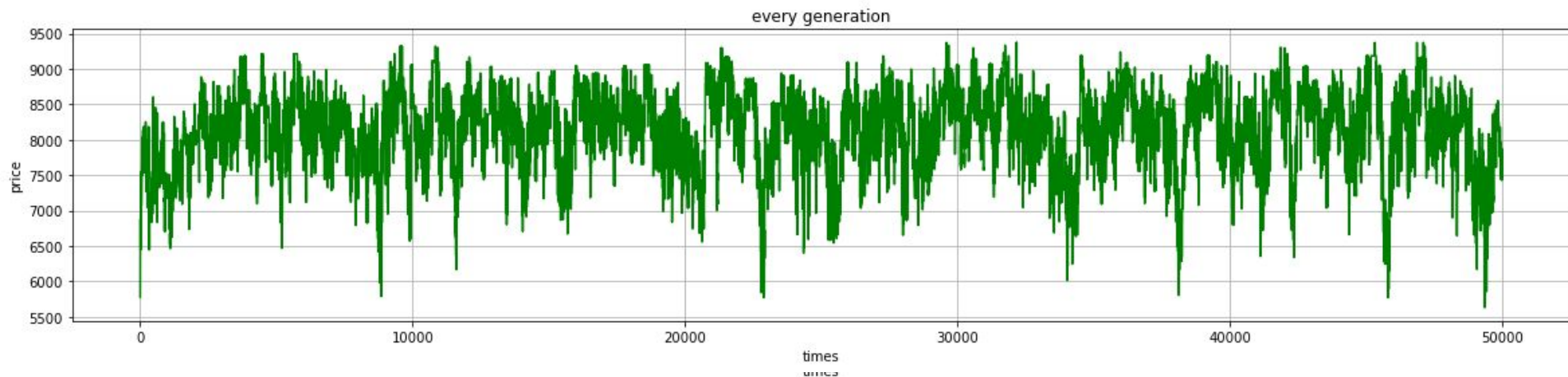
### 方法一:正規作法(每次迭代不複製前幾好)

由圖可知, 在足夠的迭代次數便高機率可以達到全域最優解

(gen為第一次達到該price的世代)

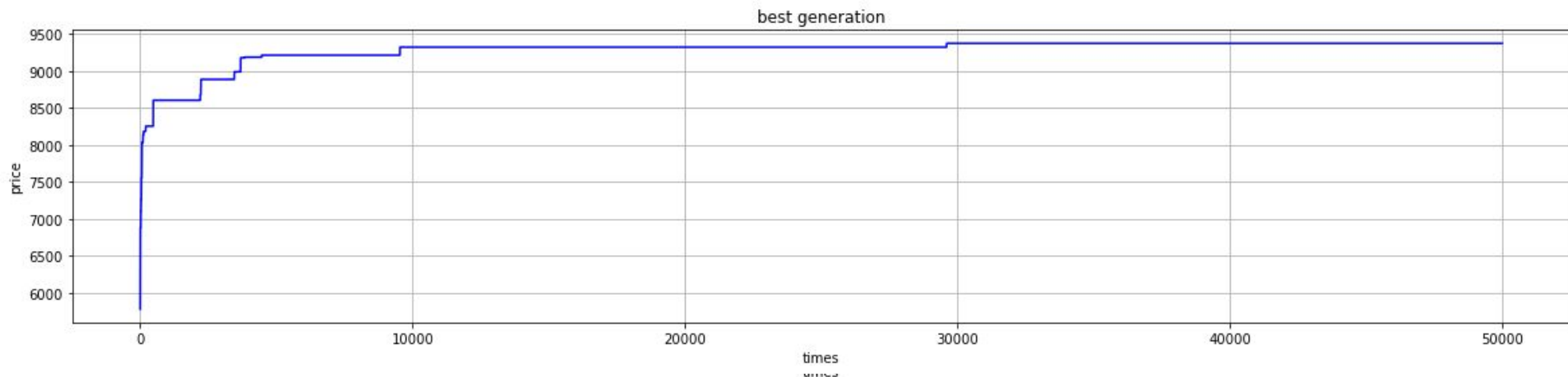
price: 9374	gen: 7458	price: 9144	gen: 1369	price: 9228	gen: 5113
generation: 10000		price: 9334	gen: 5560	price: 9298	gen: 8486
generation: 20000		generation: 10000		generation: 10000	
generation: 30000		price: 9374	gen: 17853	price: 9334	gen: 17710
generation: 40000		generation: 20000		generation: 20000	
generation: 50000		generation: 30000		price: 9374	gen: 29797
		generation: 40000		generation: 30000	
		generation: 50000		generation: 40000	
				generation: 50000	

每個generation都取一次值



因為每一個世代都是隨機的，所以price有上有下

## 當下最好的generation取一次值



price值遞增，次數夠多便可以達到全域最佳解

## 方法二: 每次迭代保留前面一代前幾優秀的基因

由圖可知, 這種做法較不穩定, 有時很快達到最佳解, 有時卻達到局部最優解便很難繼續往上

```
price: 9298 gen: 2218
generation: 10000
generation: 20000
generation: 30000
generation: 40000
generation: 50000
```

```
price: 9298 gen: 2605
generation: 10000
generation: 20000
generation: 30000
generation: 40000
generation: 50000
```

```
price: 9204 gen: 5926
generation: 10000
generation: 20000
generation: 30000
generation: 40000
generation: 50000
```

```
generation: 30000
price: 9374 gen: 30105
generation: 40000
generation: 50000
```

```
price: 9021 gen: 72
price: 9238 gen: 76
price: 9334 gen: 117
price: 9374 gen: 194
```

```
price: 9374 gen: 1331
generation: 10000
generation: 20000
generation: 30000
generation: 40000
generation: 50000
```

只能達到局部最優解的原因:  
迭代到後面都會是一模一樣的優秀染色體  
兩條一樣的交配後高機率產生更多一樣的染色體

```
for i in range(0, 6):
    next_pool.append(copy.deepcopy(gene_pool[i]))    #將這一代前幾個優秀染色體直接複製到下一代
#每個世代交配7次 產生14個染色體
for i in range(0, 7):
    #根據染色體價值比例抽取兩個相異的染色體
    random_num=random.randint(1, total_price)    #產生一個介於1到總價值的隨機數
    for j in gene_pool:
        random_num-=j.gene_price    #將隨機數逐一減去總價值(分母) 直到<=0
        if random_num<=0:
            gene_a=j    #選出該染色體a
            break
```

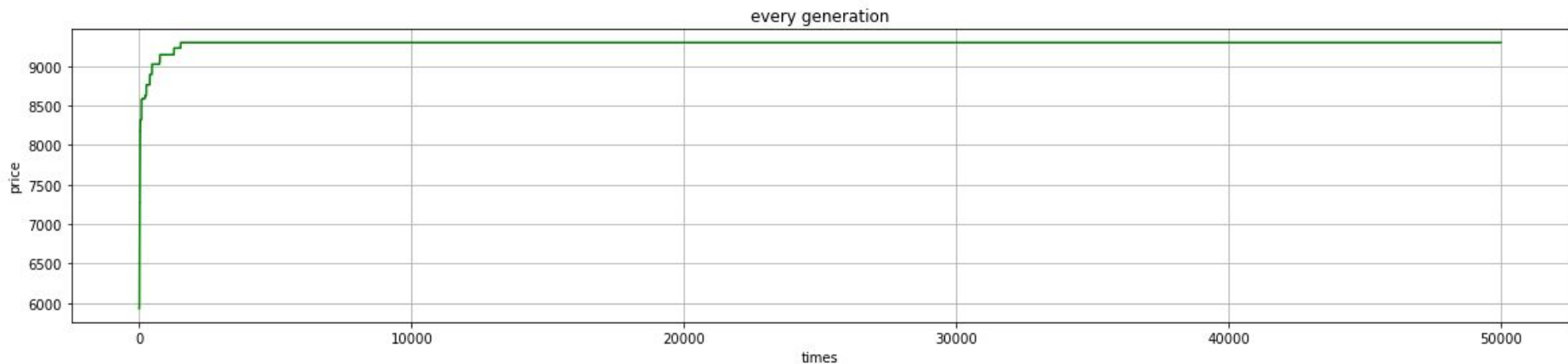
而突變只能一次突變一個的情況下  
容易讓局部最優解的price值下降  
導致無法被複製到下一個世代  
形成由局部最優解構成的世代迴圈

```
#突變
if random.randint(0, 9)==0:    #10%機率a發生突變
    gene_a.mutation()    #呼叫突變函式
if random.randint(0, 9)==0:    #10%機率b發生突變
    gene_b.mutation()    #呼叫突變函式
```

可能的解決方法判斷不要讓基因池出現過多一樣的染色體

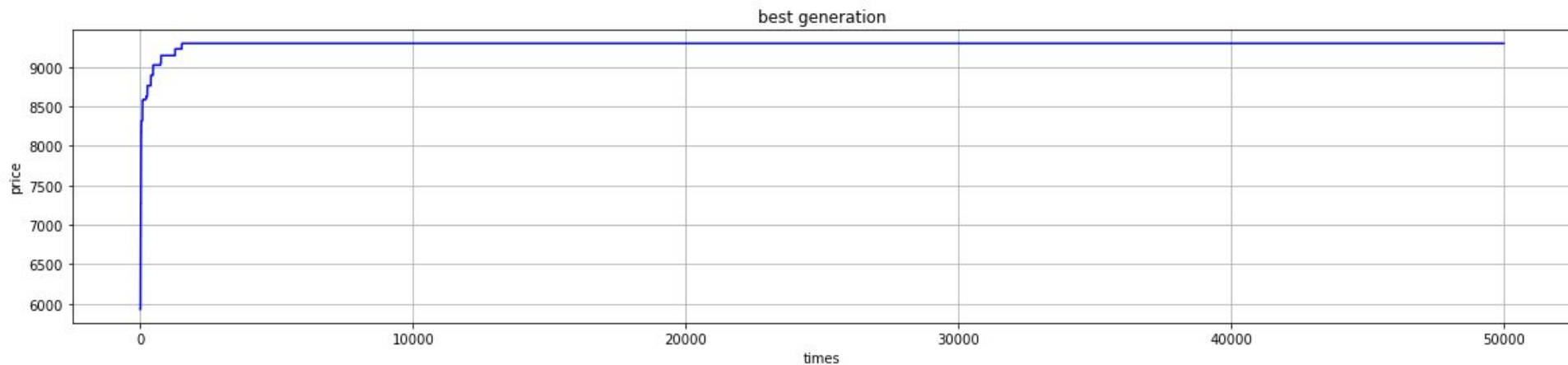
```
list      30 [1, 1, 0, 1, 1, 0, 1, 1, 1, 0, ...] False 5.take
```

## 每個generation都取一次值



因為會複製前面一代的優秀染色體, 因此每次迭代的最高price值會遞增

## 當下最好的generation取一次值



剛開始price值漲幅很大，很快就能達到局部最優解，但有可能達不到全域最優解





## 兩種方法的比較

方法一:中規中矩的做法, 迭代次數足夠時能得到最佳解, 但超重則歸零的做法可能有極低機率剛好全部都歸零, 導致出錯, 可以改變超重的處理方式例如重新產生新的一條染色體來解決。

方法二:由於每代的最優解會保存下來, 以至於迭代速度較快, 且不會產生都歸零的問題, 順利的話可快速得出解, 但有機會陷入局部最佳解, 反而較難達到全域最佳