

گزارش کار تمرین عملی GA

امیر حسین باقری ۹۸۱۰۵۶۲۱

A کد اولیه

بخش اصلی الگوریتم

```
1 def fitness():
2     fitness_amount = []
3     maximum = np.inf
4     best_string = None
5     for dna_string in states:
6         temp = 0
7         for key, value in constraints.items():
8             temp += len(re.findall(str(key), (dna_string)))*value
9             if temp > maximum:
10                 maximum = temp
11                 temp = 0 if temp < 0 else temp
12                 best_string = dna_string
13         fitness_amount.append(exponential**temp)
14     return fitness_amount,maximum,best_string
15 best_fitness_arr = []
16 best_string_fitness = None
17 for i in range(n_iteration):
18     fitness_amount,maximum,best_string = fitness()
19     best_fitness_arr.append(maximum)
20     best_string_fitness = best_string
21     #selection
22     states = random.choices(states,fitness_amount ,cum_weights=None, k=
        size_of_population)
23     #cross over
24     for i in range(0,size_of_population, 2):
25         first_state,second_state =states[i] ,states[i+1]
26         random_index = random.randint(0, lenght_of_DNA _ 1)
27         temp1 = first_state[:random_index]+second_state[random_index:]
28         temp2 = second_state[:random_index]+first_state[random_index:]
29         states[i],states[i+1] = temp1,temp2
30     # mutation
31     for i in range(size_of_population):
32         if random.random() <= 0.01:
33             temp = list( states[i])
34             temp[random.randint(0, lenght_of_DNA _ 1)] = random.choice(
                nucleotides)
35             states[i] = ''.join(temp)
```

توضیحات

برای اینکه در fitness مقادیر منفی بدست می‌آیند بنابراین از exp استفاده کرده ایم.
۳ نکته مهم:

اول آنکه برای اینکه ممکن است مقادیر بدست آمده با تابع توانی از دقت اعداد فلوت در پایتون کمتر باشند و مقدار صفر برای آنها لحاظ شوند برای توان آنها مقدار صفر را در نظر گرفته ایم.
نکته دوم آنکه عبارت بالا را تنها برای مقادیری که از ماکسیمم فیتنس حال حاضر بیشتر است اعمال کرده ایم (هر چند برای تمام نقاط صعودی که خاصیت بالا را دارند یک احتمال را در نظر گرفته ایم اما چون در این بخش نیاز به جواب خیلی خوب نداریم همین کفایت می‌کند).
برای انتخاب (selection) از تابع random.choices استفاده کرده ایم که یک توالی وزن برای ورودی می‌گیرد و بر اساس آن انتخاب می‌کند. (نمودارها در انتها آمده اند).
نکته سوم آنکه از آنجا که پایه ۲.۵ ممکن است برای برخی مقادیر بسیار بزرگ تولید کند در ابتدا یک تخمین از حدود می‌زنیم بدین صورت که اگر الگویی مقدار امتیاز بیش از ۱ داشت (که می‌تواند موجب امتیاز زیاد شود نمارا به ۱.۳ تغییر می‌دهیم).

```
1 if can_be_fitness_more_than_1:
2     exponential = 1.3
3
```

B کد بهبود یافته

در اینجا تنها به بخش های تغییر یافته و توضیحات آنها می پردازیم.

بخش های تغییر یافته

اندازه جمعیت

اندازه جمعیت که همان اندازه پدر هاست دوباربر کرده ایم.

قسمت fitness

```
1 fitness_amount = []
2 maximum = _ np.inf
3 best_string = None
4 counter = 0
5     for dna_string in states:
6         temp = 0
7         for key, value in constraints.items():
8             temp += len(re.findall(str(key), (dna_string)))*value
9             if temp > maximum:
10                 maximum = temp
11                 best_string = dna_string
12                 temp = counter if temp <= 0 else temp
13                 counter+=1
14         fit_amount = ((temp+1 if temp >=0 else ( temp)** _ 1)*(exponential**
15             temp))
16         fitness_amount.append(fit_amount)
17 return fitness_amount,maximum,best_string
```

در این قسمت دو تغییر داده ایم:
اول آنکه تابع فیتنس را طوری تغییر داده ایم که به مقادیر دارای بیشتر بیشتر از مقدار اولیه که نسبت می‌داده ایم نسبت دهد یعنی احتمال انتخاب آنها را از مقداری که به وسیله fitness معمولی تعیین میشد فراتر بردیم.

$$((temp + 1 \text{ if } temp \geq 0 \text{ else } -temp) ** -1) * (exponential ** temp))$$

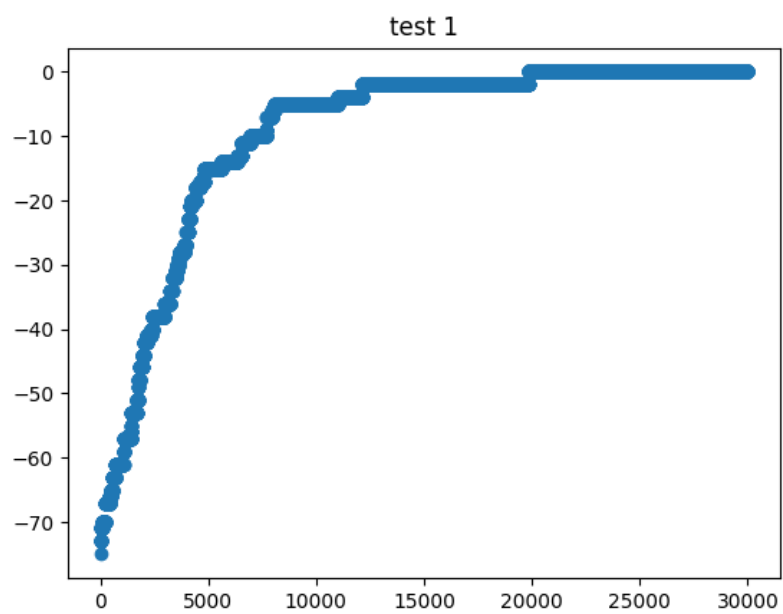
دقت کنید که در رابطه بالا مقادیر منفی هر چی منفی تر باشند کسر کمتر می‌شود و مقادیر مثبت هر چه مثبت تر شوند کسر بزرگتر
نکته دوم آنکه در قسمت A به مقادیری که در دقت اعشاری ممکن بود صفر تعبیر شوند یک مقدار وزن داده ایم ولی در این جا یک شمارنده قرار داده ایم و وزن های بیشتری به فیتنس های بهتر نسبت می‌دهیم.

قسمت mutation

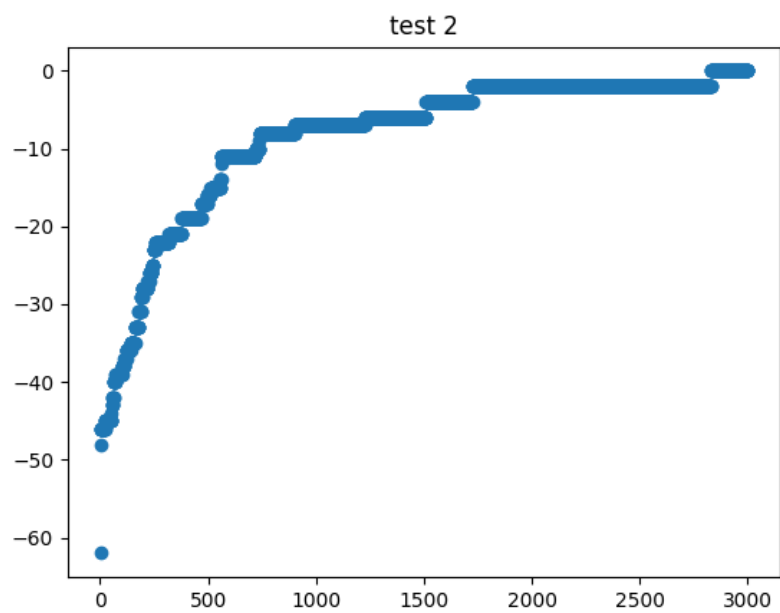
```
1 for i in range(size_of_population):
2     if random.random() <= 0.2:
3         temp = list( states[i])
4         temp[random.randint(0, lenght_of_DNA - 1)] = random.choice(
5             nucleotides)
6         states[i] = ''.join(temp)
```

احتمال را به ۲۰ درصد افزایش داده ایم.
بنابراین پارامترهای fitness و اندازه جمعیت و mutation را تغییر داده ایم.
دقت کنید که در هر دو قسمت A ، B تغییرات بخش fitness در selection خود را نشان می‌دهند
در زیپ ارسالی پوشه extra کد هر دو بخش به همراه عکس نمودارها و همچنین فایل txt شامل رشته و مقدار زمان صرف شده قرار دارد.

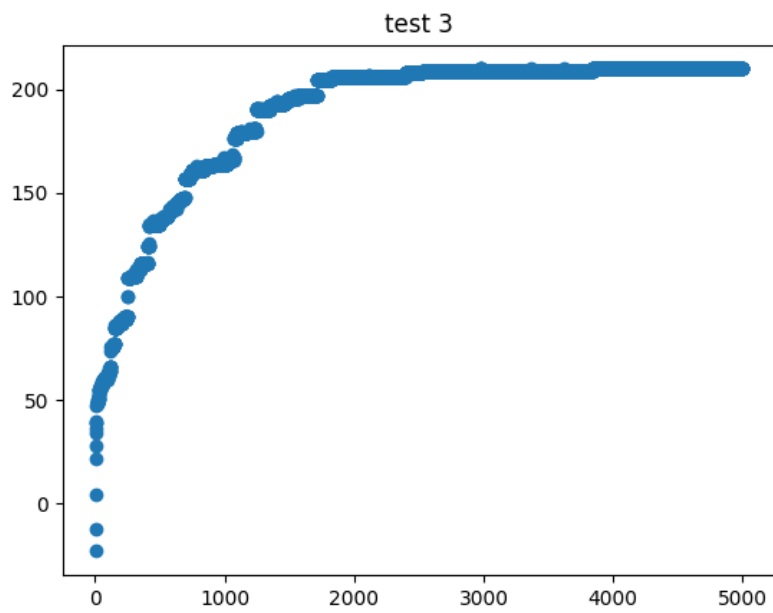
نمودارات مربوط به بخش A



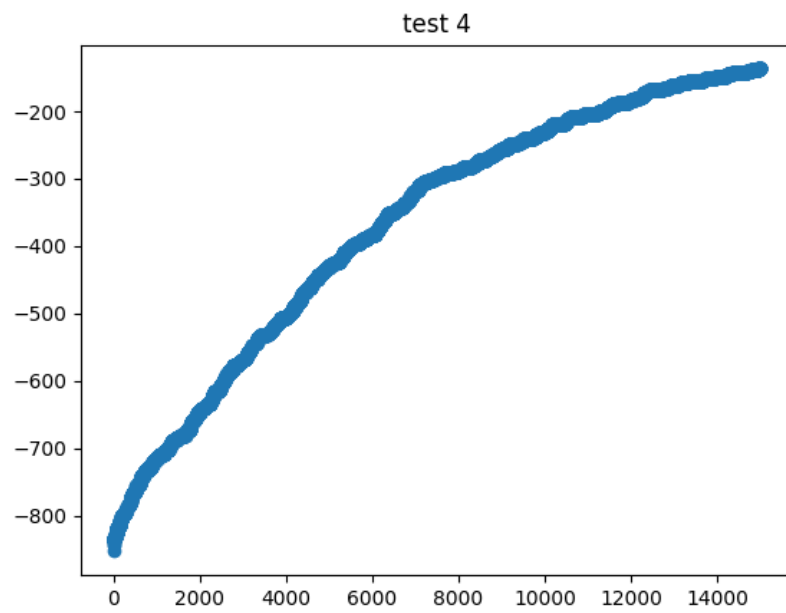
A۱



$\Delta\gamma$

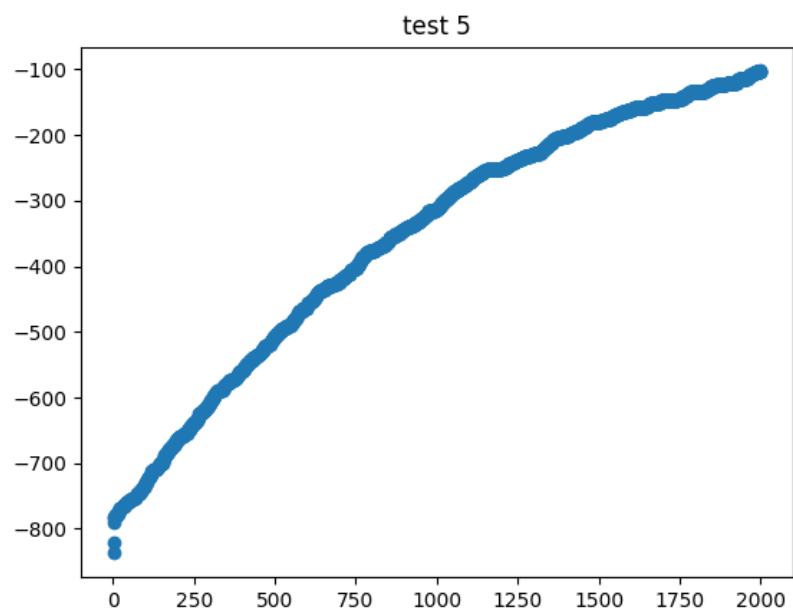


Δr



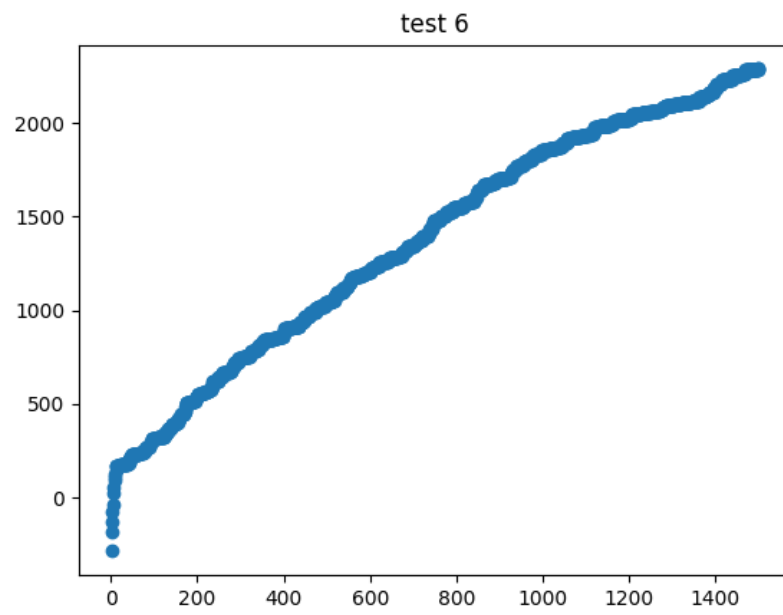
$\Delta \epsilon$

γ



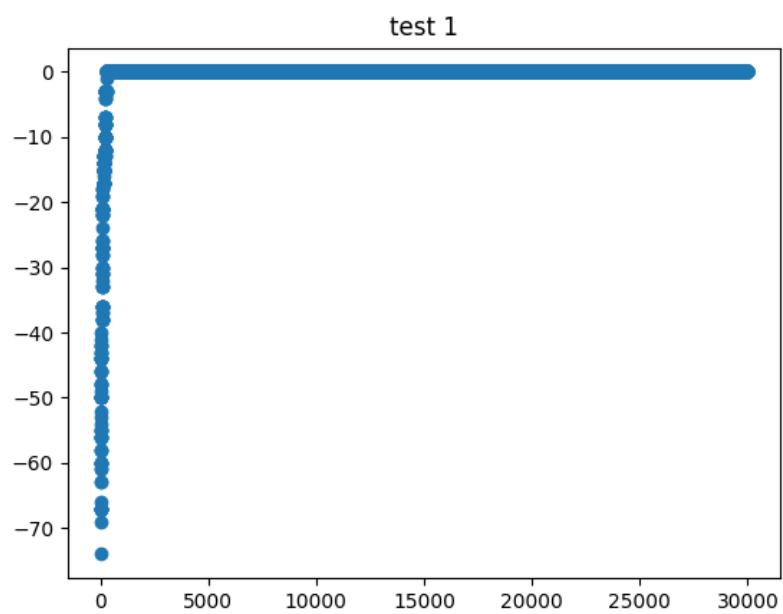
$\Delta\phi$

\wedge

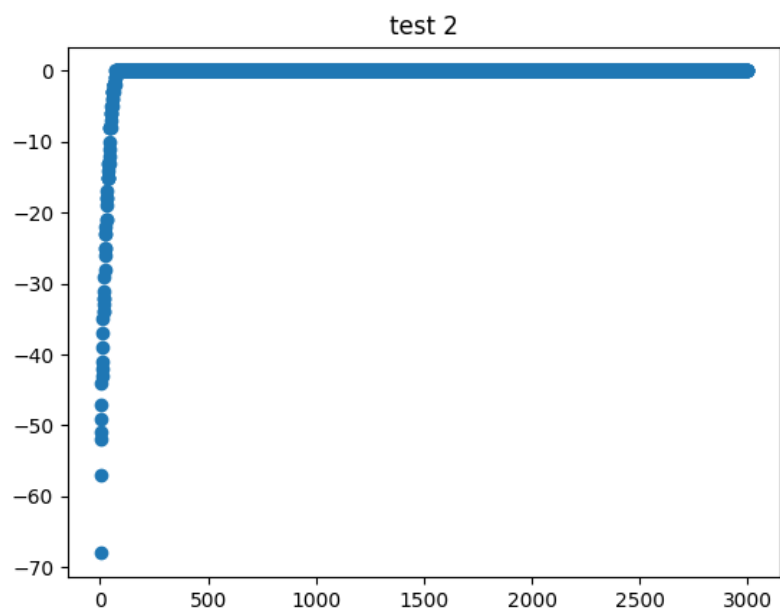


$\Delta\phi$

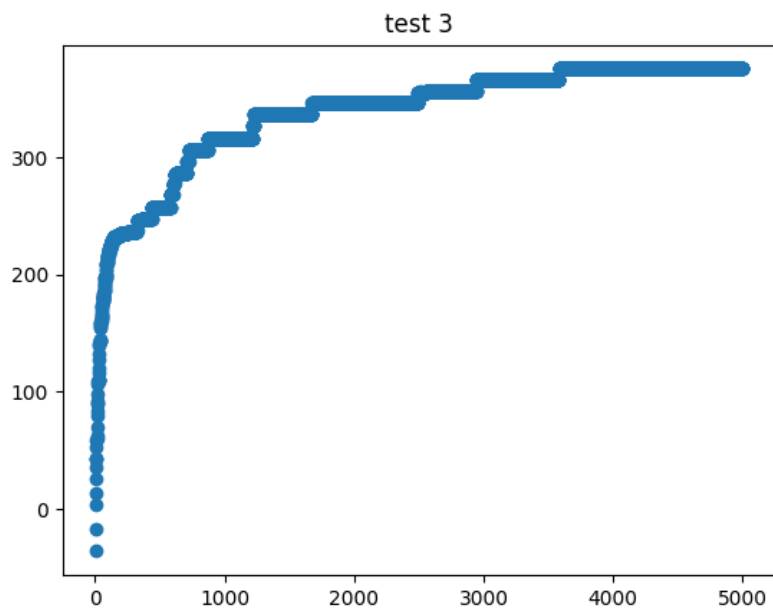
نمودارات مربوط به بخش B



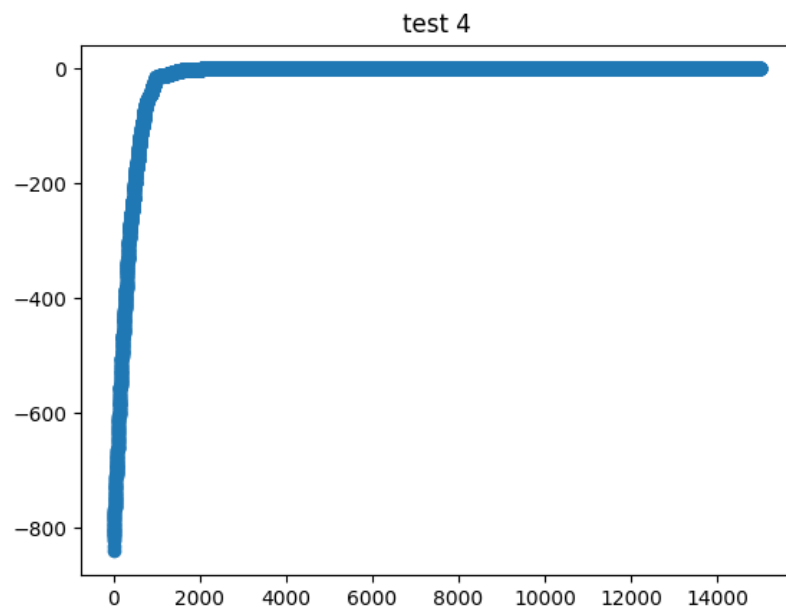
B۱



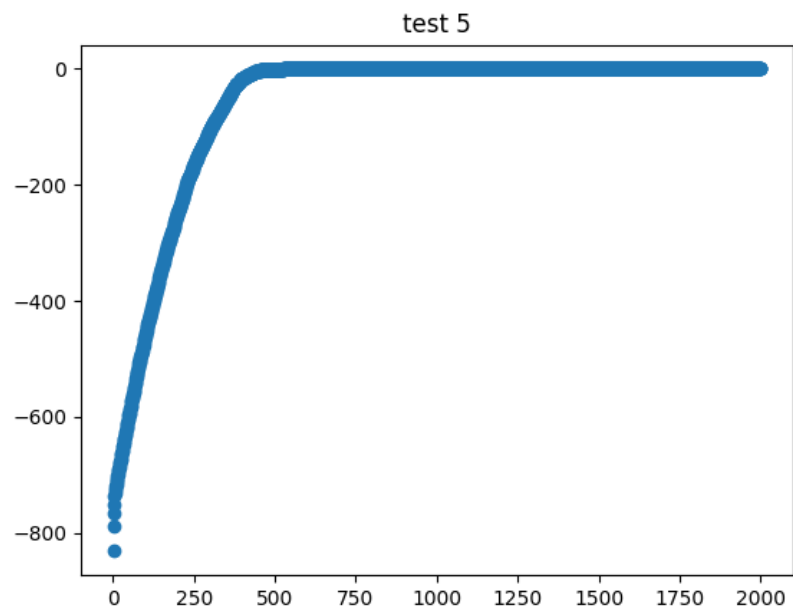
$B\gamma$



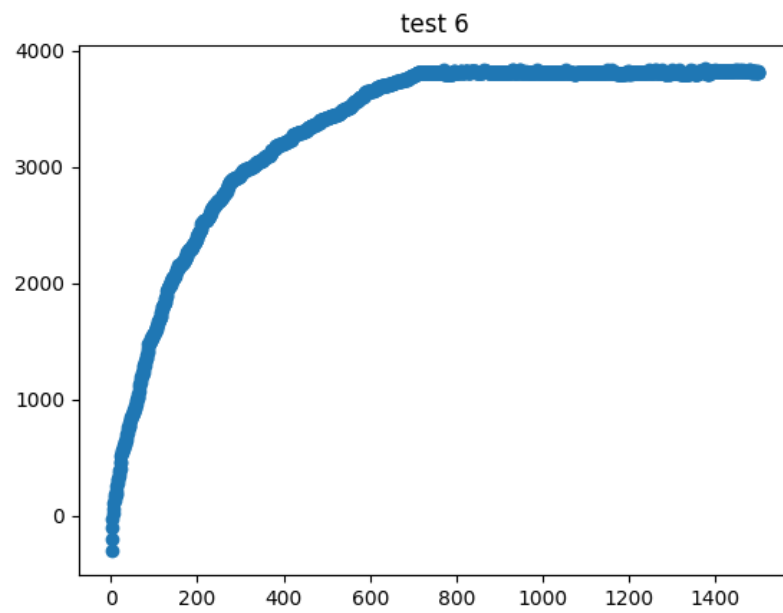
B_r



B^*



$B\phi$



$B\phi$