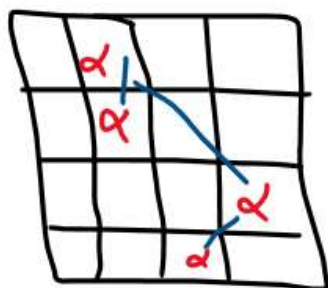


تعریف کروموزم ها :

مثلا در شطرنج 4*4 کروموزم 4321 یعنی "سطر اول، چهارمین خانه" و "سطر دوم، سومین خانه" و "سطر سوم، دومین خانه" و "سطر چهارم، اولین خانه" دارای وزیر است. با این تعریف احتمال تهدید سطری را به صفر رساندیم و مطمئن هستیم که وزیر ها به صورت سطری یکدیگر را تهدید نمی کنند.



آخر هر کروموزم یک عدد به عنوان رنک (معیار مقایسه) آن کروموزم اضافه می کنیم. (در ابتدا همه صفر هستند و جلوتر مقدار دهی خواهند شد و بر این اساس مقایسه می شوند).

معیار مقایسه را تعداد برخورد های پیش آمده قرار می دهیم. (برای مثال در شکل مقابل، ۳ برخورد (خطوط آبی) داریم).

تابع تولید جمعیت اولیه به صورت رندوم :

```
3 def initialize_population(population_size, N):
4     population = []
5     for i in range(population_size):
6         child = []
7         for j in range(N):
8             child.append(rand.randint(1,N))
9         child.append(0) #add rank of each genes at the end of that
10        population.append(child)
11    return population
```

تابع crossover که فرزندان دو والد را تشکیل می دهد :

خروجی این تابع فقط لیست فرزندان است و در قسمت main برنامه باید این فرزندان به جمعیت اولیه اضافه شوند تا جمعیت نهایی شکل گیرد.

منطق تشکیل فرزندان در این تابع این است که هر فرزند نیمی از ژنهای پدر و نیمی از ژنهای مادر را به ارث می برد و در نتیجه از هر زوج والد می توان ۲ فرزند تولید کرد.

```
13 def crossover(population): #crossover 2 parent and make 2 children (logic : half from each parent)
14     children = []
15     for i in range(0, len(population), 2):
16         child1 = population[i][:N//2] + population[i+1][N//2:N] + [0]
17         child2 = population[i+1][:N//2] + population[i][N//2:N] + [0]
18         children.append(child1)
19         children.append(child2)
20    return children
```

تابع mutation :

در این تابع جهش رندوم روی یکی از ژنهای کروموزوم های منتخب (درصد مشخصی از کل فرزندان) انجام می شود.

```
22 def mutation(children, rate, N):
23     #choose rate percent of children and do mutation on them
24     chosen_size = int(len(children)*rate)
25     children_index = []
26     chosen_index = []
27     for i in range(len(children)): #children_index = [0, 1, 2, ... , len(children)-1]
28         children_index.append(i)
29     for i in range(chosen_size): #choose some of the children_index as chosen_index (sample make them not repeated)
30         chosen_index = rand.sample(children_index, chosen_size)
31     for i in range(chosen_size):
32         chosen_chromosome = rand.randint(0, N-1)
33         new_value = rand.randint(1, N)
34         children[chosen_index[i]][chosen_chromosome] = new_value
35     return children
```

تابع fitness :

در این تابع معیار ارزیابی کروموزم ها محاسبه می شود که در اینجا تعداد برخوردهاست (در تعریف کروموزم ها به آن اشاره کردیم).

در نحوه تعریف کروموزم ها مطمئن شدیم که هیچ دو وزیری به صورت سطری برخورد ندارند.

پس کافیتست مجموع برخورد های ستونی (ارقام تکراری در عدد کروموزم) و برخورد های قطری (وقتی تفاضل سطر ها با تفاضل ستون ها برابر شود) را شمرده و ذخیره کنیم.

در نهایت جمعیت را بر حسب این معیار مرتب سازی می کنیم. (به دنبال کروموزم هایی با برخورد ۰ هستیم).

```
38 def fitness(population, N):
39     #calculating conflicts
40     for i in range(len(population)):
41         conflict = 0
42         for j in range(N):
43             for k in range(j+1,N):
44                 if(population[i][j] == population[i][k]): #check column
45                     conflict += 1
46                 if(abs(j - k) == abs(population[i][j] - population[i][k])): #check diagonal
47                     conflict += 1
48             population[i][N] = conflict
49     #sort chromosomes based on conflicts
50     for i in range(len(population)):
51         minimum = i
52         for j in range(i, len(population)):
53             if(population[j][N] < population[minimum][N]):
54                 minimum = j
55         population[i] , population[minimum] = population[minimum] , population[i]
56
57     return population
```

تابع یافتن چینش های نهایی :

```
61 def answers(population, N):
62     answers = []
63     for i in range(len(population)):
64         if(population[i][N] == 0):
65             if(population[i] not in answers):
66                 answers.append(population[i])
67     print("The algorithm find", len(answers), "answers:")
68     for i in range(len(answers)):
69         print(answers[i])
70     return len(answers)
```

تابع GA_performance که در آن توابع بالا صدا زده می شود تا مساله حل شود:

```
72 def GA_performance(N, population_size, rate):
73     start_time = time.time()
74     population = initialize_population(population_size, N)
75     # print("primary population:")
76     # print(population)
77
78     children = crossover(population)
79     # print("population after crossover:")
80     population += children
81     # print(population)
82     # print("children after crossover:")
83     # print(children)
84
85     children = mutation(children, rate, N)
86     # print("children after mutation:")
87     # print(children)
88
89     population += children
90     population = fitness(population, N)
91     # print("population after fitness")
92     # print(population)
93     num_of_answers = answers(population, N)
94
95     exe_time = time.time() - start_time
96     performance = num_of_answers / exe_time
97     print("The execution time is:", exe_time)
98     print("performance:", performance)
99     print("_____")
100     return performance
```

معیار performance را
حاصل تقسیم تعداد جواب ها
به زمان کل قرار دادیم تا بتوان
آنالیز کرد.

مثالی از نمونه خروجی نهایی برای چینش ۴ وزیر:

```
-----
The algorithm find 2 answers:
[2, 4, 1, 3, 0]
[3, 1, 4, 2, 0]
The execution time is: 0.019984960556030273
performance: 100.07525380862054
```

بخش آنالیز

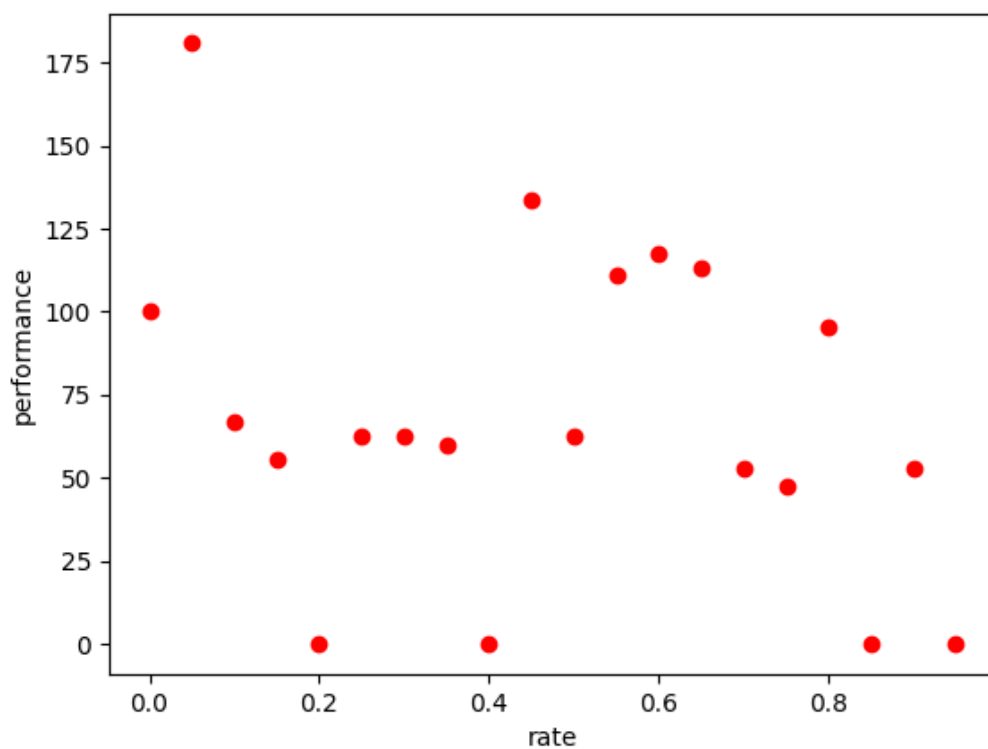
تاثیر نرخ mutation :

```
102 def mutation_rate_effect(N):
103     population_size = 100 #fixed
104     rate = 0
105     for i in range(20):
106         performance = GA_performance(N, population_size, rate)
107         plt.plot(rate, performance, marker="o", color="red")
108         rate += 0.05
109     plt.xlabel('rate')
110     plt.ylabel('performance')
111     plt.show()
```

برنامه ۲۰ بار با نرخ های مختلف اجرا شده و نتیجه آن در نمودار زیر آورده شده است:

Figure 1

— □ ×



تأثیر تعداد جمعیت اولیه:

```
113 def population_size_effect(N):
114     rate = 0.2    #fixed
115     population_size = 100
116     for i in range(20):
117         performance = GA_performance(N, population_size, rate)
118         plt.plot(population_size, performance, marker="o", color="blue")
119         population_size += 100
120     plt.xlabel('population size')
121     plt.ylabel('performance')
122     plt.show()
```

برنامه ۲۰ بار با تعداد جمعیت های مختلف (ضمن محاسبات سنگین) اجرا شده و نتیجه آن در نمودار زیر آورده شده است :

Figure 1

