

صحبتي نويساد
(به نام خدا) ۹۷۱۴۲۵۴۸ توضيح در مورد الگوريتم ژنتيك براي

مسئله n وزيه

براي حل با استفاده از الگوريتم ژنتيك مراحل زير را انجام مي دهيم:

(۱) من آيم شروع مي كنم حالت ها را تعريف مي دادم ، حالت ها را در قالب ژن ها كدشان مي كنم و اين ژن ها را در كنار هم مي چينيم و گرو موزم ها را مي سازيم (Chromosome)

(۲) يك جمعيت اوليه توليد مي كنم (population) بعد آن جمعيت اوليه به صورت تصادفي توليد شده اند كه k تا حالت مت . (k تا حالت اوليه توليد مي كنم)

(۳) بعد به ازاي يك تكيه اين حالت ها من آيم مقدار تابع fitness function را محاسبه مي كنم.

هرچه مقدار اين بيشتر باشد حالت من بهتر خواهد بود و اين عملاً ارزيابي حالت هست.

(۴) عمليات Cross-over: من آيم دو تا حالت را در نظر مي گيرم و از تركيب اين دو تا يك حالت جديد مي سازم .

(۵) عمليات mutation: عملاً جهش ژنتيكي انجام مي دهد يعني اينكه اين نماه ها ي داخل اين رشته تغيير دهند و براي اين هست كه تنوع را حفظ كنيم .

(۶) من آيم از بين اين حالت ها بهترين را انتخاب مي كنم و نسل بعدي را مي سازم كه من شود بهترين نسل هاي كه از قبل داشتم .

خوب (در نماه ها آن موجوديت هاي به نسل بعد مي روند كه fitness آن ها بهتر باشد) *

مثلاً برای مسئله ۴- وزیر به صورت زیر عمل می‌کنیم:

هر کدام از state ها را به عنوان یک رشته کد کنیم. یکی از ساده‌ترین کدها این است که در هر ستون یک وزیر داشته باشیم. چون اینجا برای ۴ وزیر هست رشته‌ای از طول ۴، که مقدارش integer هست را در نظر می‌گیریم.

♣			
		♠	
	♠		
			♠
۱	۳	۲	۴

۴ وزیر

تبدیل آرایه تک بعدی ایجاد می‌کنیم که به مقدار ستون‌های صفحه شطرنج فضا دارد.

- جهت هر نسل می‌تواند تعداد گروه‌ها را تعیین کند.
 - جهت اولیه از انتخاب رندوم از گروه‌ها ایجاد می‌شود.
 - الگوریتم رندوم ابتدا باید جهت اولیه را تولید کرده و سپس سعی در بهبود این جهت کند.
- برای مسئله ۵- وزیر جهت به صورت تصادفی تولید می‌شود و وزیرها به صورت تصادفی روی صفحه شطرنج قرار می‌گیرند.

```
random_chromosome = lambda size: [random.randint(1,size) for _ in range(size)]  
random_chromosome.__doc__='making random chromosomes'
```

تابع fitness برای محاسبه تعداد صفت‌های که به هم گنجانده می‌دهند تعریف می‌کنیم.

وزیر

6 به تابع Fitness را برای همی افراد جهیت (گروه‌ها) محاسبه کنیم.

```

def fitness(chromosome,maxFitness=None):
    n = len(chromosome)
    if maxFitness==None:
        maxFitness=(n*(n-1))/2
    horizontal_collisions = sum([chromosome.count(queen)-1 for queen in chromosome])/2

    left_diagonal=[0]*(2*n)
    right_diagonal=[0]*(2*n)
    for index,chrom in enumerate(chromosome):
        left_diagonal[index+chrom-1]+=1
        right_diagonal[n-index+chrom-2]+=1

    diagonal_collisions = 0
    for i in range(2*n-1):
        counter = 0
        if left_diagonal[i] > 1: counter += left_diagonal[i]-1
        if right_diagonal[i] > 1: counter += right_diagonal[i]-1
        diagonal_collisions+= counter / (n-abs(i-n+1))

    return int(maxFitness-(horizontal_collisions + diagonal_collisions))

```

Coronilla varia (L.)

```
probability= $\lambda$  chromosome, fitness,maxFitness=1: fitness(chromosome)/maxFitness
```


در مرحله ی بعد ، به طور تفصیلی دو صفت را برای تولید مثل براساس حالتی که روی مرحله ی قبل حساب
کردیم انتساب می کنیم.
تابع انتساب تصادفی ما :


```
def random_pick(population, probabilities):  
    # tmp={tuple(i):j for i,j in zip(population, probabilities)}  
    # return list(max(tmp,key=lambda x:tmp[x]))  
    r = sum(probabilities)*random.random()  
    upto = 0  
    for c, w in zip(population, probabilities):  
        upto+=w  
        if upto>=r: return c  
    raise RuntimeError("This is unreachable state :(")
```

Cross over؛ یک نقطه تصادفی را در طول رشته انتخاب می‌شود و حالت های
جدیدی با استفاده از آن ساخته می‌شود.
هر فرزند با انتخاب یک از یکی از والدین و یک دوم از والد دیگر به وجود می‌آید.

```
def reproduce(x, y):  
    assert len(x)==len(y)  
    '''doing cross_over between two chromosomes'''  
    c = random.randint(0, len(x)-1)  
    return x[:c]+y[c:]
```

مرحله‌ی بعد Mutation (جهش) :

به صورت تصادفی چند ژن را تغییر می‌دهیم و کروموزم‌های جدید به دست آمده جهش
جدیدها را خواهند ساخت .

```
def mutate(x):  
    '''randomly changing the value of a random index of a chromosome'''  
    n = len(x)  
    x[random.randint(0,n-1)]=random.randint(1,n)  
    return x
```

تابع queen_genetic :

ابتدا احتمالات را با استفاده از تابع probability به دست می آورد.

سپس در یک حلقه For با استفاده از تابع pick_random دو تا از بهترین کروموزم ها را انتخاب کرده . بعد با استفاده از تابع reproduce دو کروموزوم جدید ایجاد میشود .

در مرحله بعدی یک عدد تصادفی ایجاد کرده با استفاده از random.random() آن را با mutationProbability مقایسه میکنیم .

اگر mutationProbability کمتر از عدد تصادفی ایجاد شده بود , فرزندان ایجاد شده را به تابع mutate جهش میدهم سپس آنها را در لیست population_new قرار میدهم . این تابع تا زمانی ادامه پیدا میکند که fitness کروموزوم ها به حداکثر خود برسد یا تمام جمعیت را پیمایش کند . در آخر جمعیت جدید را برمیگرداند

```
def genetic_queen(population, fitness, maxfitness, mutationProbability = 0.03):
    new_population = []
    probabilities = [probability(n, fitness, maxfitness) for n in population]
    probabilities = [probability(n, fitness, maxfitness) for n in population]
    for _ in population:
        x = random_pick(population, probabilities) #best chromosome 1
        y = random_pick(population, probabilities) #best chromosome 2
        child = reproduce(x, y) #creating two new chromosomes from the best 2 chromosomes
        if random.random() < mutationProbability:
            child = mutate(child)
        new_population.append(child)
        if fitness(child) == maxfitness: break
    return new_population
```

```
- - Q -  
Q - - -  
- - - Q  
- Q - -
```

solution found after 1 generations
Q =queens and - =hoom empty
sample output for 4 queens


```

Q - - - -
- - Q - -
- - - - Q
- Q - - -
- - - Q -

```

solution found after 2 generations
 Q =queens and - =hoom empty
 sample output for 5 queens