

## □ مسئله 01-04:

مسئله زیر را با استفاده از یک مدل الگوریتم ژنتیک، در فضای اعداد حقیقی حل کنید.

$$\text{Min } f(x) = 100 \times (x_2 - x_1^2)^2 + (1 - x_1)^2$$

$$\text{St: } x_1 + x_2^2 \geq 0$$

$$x_1^2 + x_2 \geq 0$$

$$-5.0 \leq x_1 \leq 5.0$$

$$-1.0 \leq x_2 \leq 1.0$$



S. M. Ashrafi, Shahid Chamran University of Ahvaz, Feb 2018

۱- حل مسئله در محیط نرم افزار متلب انجام میشود و در ابتدا مشخصات اولیه از جمله ظرفیت حافظه، تعداد تکرار، تعداد متغیرها، نرخ ترکیب، نرخ جهش، تعداد فرزندان، تعداد افراد مورد جهش، تعداد جمعیت نهایی را تعیین مینماییم.

```
%% Genetic Algorithms by constraint of homework3-1 "Eissa ravankhah asl"
40164503
clear;
close all
clc;
%% parameters setting:
popsize=1000; % size of population
maxiteration=100; % max of iteration
nvar=2; % number of variable
cr=0.8; % crossover rate
mr=0.5; % mutation rate
n_child=popsize*cr; % number of child
n_mutated=0.2*popsize; % number of mutated
n_finalpop=popsize+n_child+n_mutated; % number of final population
```

۲- ابعاد اولیه ماتریس پارامترهای مسئله را جهت عدم کاهش سرعت محاسبات تشکیل میدهیم.

```
%% formation about the size of the parameter matrix
pop1=nan(popsize,nvar);
child=nan(n_child,nvar);
fitness=nan(1,popsize);
c=nan(1,popsize);
```

```

prob=nan(1,popsize);
prob2=nan(1,(popsize+n_child));
baby1=nan(1,nvar);
baby2=nan(1,nvar);
mutated=nan(n_mutated,nvar);
fit=nan(1,n_finalpop);
newpop=nan(popsize,nvar);
constraint1=nan(1,8);
constraint2=nan(1,8);
viol1=nan(1,8);
viol2=nan(1,8);
m_viol=nan(1,8);

```

۳- تشکیل جمعیت اولیه با تعداد ۱۰۰۰ کروموزوم و تعداد متغیر ۲ ژن که فضای متغیری برای ژن اول ۵- تا ۵+ و برای متغیر دوم ۱- تا ۱+ در فضای پیوسته اعداد حقیقی میباشد.

```

%% formation the initial population:
for i=1:popsize
    pop1(i,1)=-5+10*rand(1);
    pop1(i,2)=-1+2*rand(1);
end

```

۴- تشکیل حلقه اصلی فضای حل

```

%% optimization
for iter=1:maxiteration

```

۵- برازش جمعیت اولیه با استفاده از رابطه صورت مسئله

```

%% initial population fit by problem defintion
for i=1:popsize
    fitness(i)=100*(pop1(i,2)-pop1(i,1)^2)^2+(1-pop1(i,1))^2;
end

```

۶- محاسبه احتمال انتخاب والدین نسل بعد بدین شکل که کروموزوم هایی که فیتنس کمتری دارند احتمال انتخاب به عنوان والدین نسل بعد و انتقال ویژگی های خوبشان به نسل بعد را بیشتر دارند.

```

%% calculate the probability of selection of parents
for i=1:popsize
    c(i)=abs(1/(1+fitness(i)));
end
for i=1:popsize
    prob(i)=(c(i)/sum(c));
end

```

۷- انتخاب والدین با استفاده از چرخ گردون (دستور randsrc) و احتمال محاسبه شده در بخش بالا و استفاده از ترکیب ارتمتیک جهت ایجاد فرزندان نسل بعد. جهت اکسپلوتیشن بهتر و فراتر رفتن فرزند از محدوده والدین بردار تصادفی بین ۰ و ۱ با ۵٪ درصد تلورانس از بالا و پایین محاسبه میشود یعنی (۰/۰۵- تا ۱/۰۵+)

```

%% arithmetic crossover
for k=1:2:popsiz
    % parent selection
    parentnum1=randsrc(1,1,[1:popsiz;prob]);
    parentnum2=randsrc(1,1,[1:popsiz;prob]);
    parent1=pop1(parentnum1,:);
    parent2=pop1(parentnum2,:);
    gen=-0.05+1.1*rand(1,nvar);
    for i=1:nvar
        baby1(i)=(gen(i)*parent1(i))+((1-gen(i))*parent2(i));
        baby2(i)=(gen(i)*parent2(i))+((1-gen(i))*parent1(i));
    end
    child(k,:)=baby1;
    child(k+1,:)=baby2;
end

```

۸- تشکیل جمعیت ثانویه متشکل از والدین و فرزندان

```

%% formation of a new population
pop2=[pop1;child];
pop2_size=numel(pop2(:,1));

```

۹- برآزش جمعیت ثانویه با استفاده از رابطه صورت مسئله

```

%% pop2 fit by problem definiton
for i=1:pop2_size
    fitness(i)=100*(pop2(i,2)-pop2(i,1)^2+(1-pop2(i,1))^2);
end

```

۱۰- محاسبه احتمال انتخاب جمعیت جهت اعمال جهش بدین شکل که افرادی که فیتنس بیشتری (نامطلوب تری) دارند احتمال بیشتری برای انتخاب شدن دارند تا بتوان از جمعیت نامطلوب با اعمال جهش احتمال به وجود آمدن جمعیت مطلوب را افزایش داد.

```

%% calculate the probability of selection of mutation population
for i=1:pop2_size
    prob2(i)=abs(fitness(i))/sum(abs(fitness));
end

```

۱۱- انتخاب جمعیت جهت اعمال جهش با استفاده از چرخ گردون (دستور randsrc) و اعمال جهش بدین شکل است که ژن انتخاب شده به تصادف یک درصد کاهش یا افزایش میابد. درصد یک از تحلیل حساسیت مسئله بدست آمده است و صرفاً برای این مسئله کاربرد دارد.

```

%% mutation
for k=1:n_mutated
    mutated_num=randsrc(1,1,[1:pop2_size;prob2]);
    mutated(k,:)=pop2(mutated_num,:);
    mutated_gen=randsrc(1,(mr*nvar),1:nvar);
    for x=1:(mr*nvar)

```

```
mutated(k,mutated_gen(x))=(0.99+(0.02)*rand)*mutated(k,mutated_gen(x));
end
```

۱۲- تشکیل جمعیت نهایی از جمعیت اولیه ، فرزندان و جمعیت جهش یافته

```
%% formation the final population
finalpop=[pop1;child;mutated];
```

۱۳- برآزش جمعیت نهایی

```
%% new population assisment
for i=1:n_finalpop
fit(i)=100*(finalpop(i,2)-finalpop(i,1)^2)^2+(1-finalpop(i,1))^2;
end
```

۱۴- اعمال قیود و محاسبه تخطی متغیرها از قیود و اعمال تابع جریمه بدین شکل که فیتنس کروموزوم تخطی را به شکلی افزایش داده تا در ترانکیت مرحله بعد حذف شود و جواب های نامطلوب از حافظه خارج شود.

```
%% constraints
for i=1:n_finalpop
constraint1(i)=finalpop(i,1)+(finalpop(i,2))^2;
constraint2(i)=(finalpop(i,1))^2+finalpop(i,2);
v_constaint1=eps;
v_constaint2=eps;
viol1(i)=max(1-((constraint1(i)+0.1)/(v_constaint1)),0);
viol2(i)=max(1-((constraint2(i)+0.1)/(v_constaint2)),0);
m_viol(i)=(viol1(i)+viol2(i))/2;
alpha=10;
fit(i)=fit(i)+alpha*viol1(i)*fit(i)+alpha*viol2(i)*fit(i);
end
```

۱۵- تعیین بهترین فرد از جمعیت از نظر فیتنس و ترانکیت کردن جمعیت به ابعاد حافظه

```
[val,idx]=sort(fit);
for i=1:popsize
newpop(i,:)=finalpop(idx(i),:);
end
bestfit=val(1);
```

۱۶- رسم نمودار همگرایی ، (دستور pause ) جهت اجرای انیمیشن وار نمودار

```
plot(iter,bestfit,'k. ');
hold on;
%pause(0.0000000001);
```

۱۷- و در انتها تشیکل مجدد جمعیت اولیه جهت اجرای ایتريشن بعد و اتمام حلقه اصلی حل

```
pop1=newpop;
end
```

۱۷- در انتهای کد خروجی های مورد نظر ایجاد میشود.

```
best_pop=finalpop(idx(1),:);
disp('best pop=');
disp(best_pop);
```

```
disp('best fit');
disp(bestfit);
%% export
csvwrite('Export.csv',best_pop);
```

۱۸- نتایج کد نویسی

0.91039 0.82836

بعد از ۱۰۰ ایتريشن در نهایت متغیرها برابر با جدول خروجی اکسل فوق شده و مینیمم رابطه صورت مسئله برابر با ۰/۰۰۸۱ میشود که به جواب اصلی ریاضی که ۰ است نزدیک و عملکرد الگوریتم قابل قبول میشود.

