

پیاده سازی مساله
کوله پشتی
با الگوریتم ژنتیک
در Matlab

*مراحل الگوریتم ژنتیک

- *۱-ایجاد جمعیت اولیه تصادفی و ارزیابی آنها
- *۲-انتخاب والدین و ترکیب آنها برای ایجاد جمعیت فرزندان (Cross over)
- *۳-انتخاب جمعیت برای اعمال جهش و ایجاد جمعیت جهش یافتنگان
- *۴-ادغام جمعیت اصلی ، فرزندان و جهش یافتنگان و ایجاد جمعیت اصلی جدید
- *۵-اگر شرایط خاتمه محقق نشده باشد از مرحله ۲ تکرار می کنیم.
- *۶-پایان

* مفاهیم اولیه در درک الگوریتم ژنتیک بسیار مهم هستند عبارتند از:

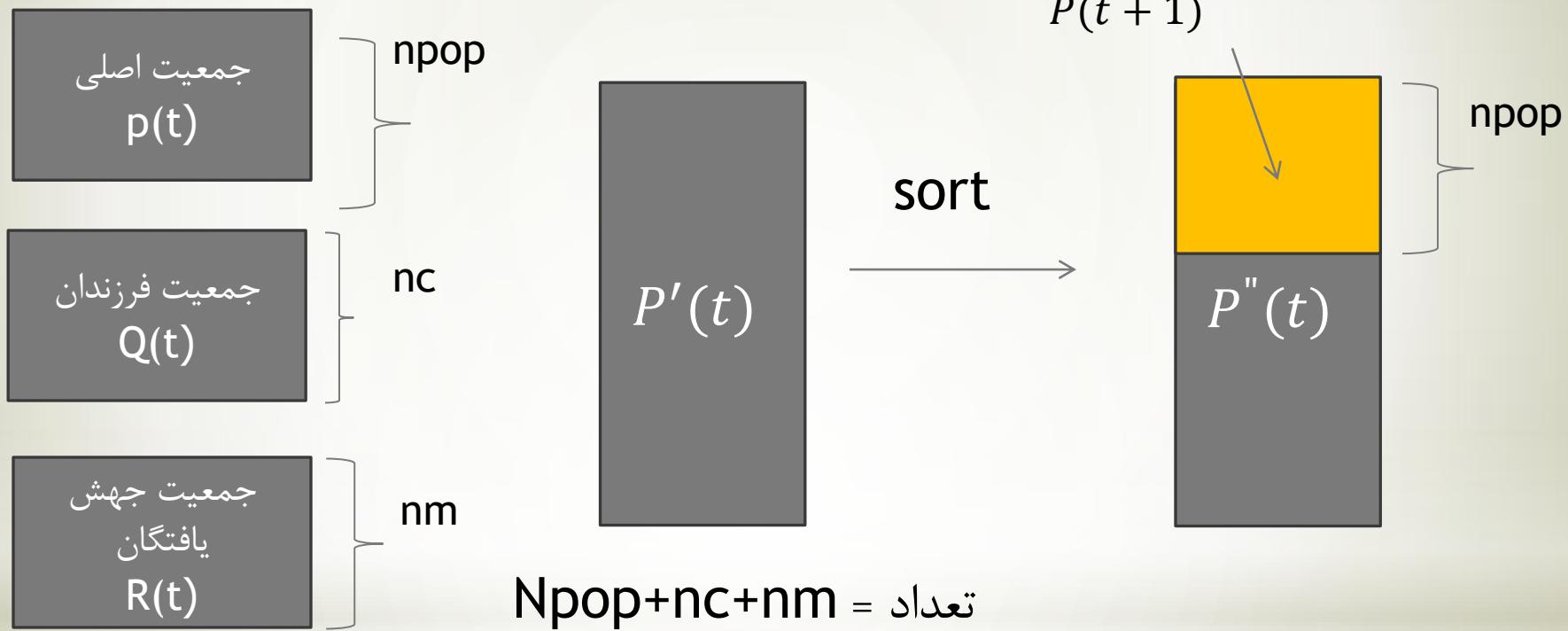
کروموزوم: اساس الگوریتم ژنتیک تبدیل هر مجموعه جواب به یک جواب کدینگ است که این کد را کروموزوم می‌گویند.

نسل: هر تکرار از الگوریتم را یک نسل می‌گویند.

جمعیت: مجموعه‌ای از کروموزومها را یک جمعیت می‌گویند.

ژن: عناصر تشکیل دهنده یک کروموزوم را که معمولاً اعداد هستند ژن می‌گویند.

merge, sort , trancate*



$$nc = p_c \times n_{pop}$$

$$nm = p_m \times n_{pop}$$

$$X = (x_1, x_2, \dots, x_{nvar}) \quad x_i \in \{0,1\}$$



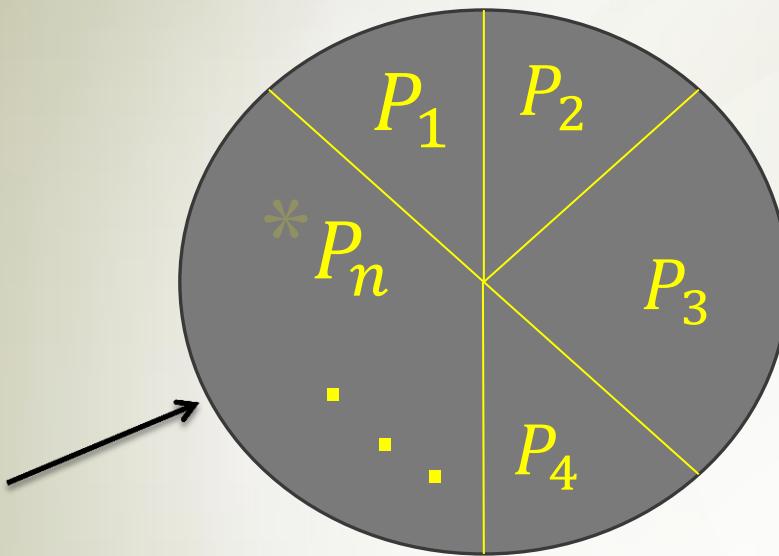
شکل کروموزوم (بردار جواب)

*روش‌های انتخاب والدین

*انتخاب تصادفی

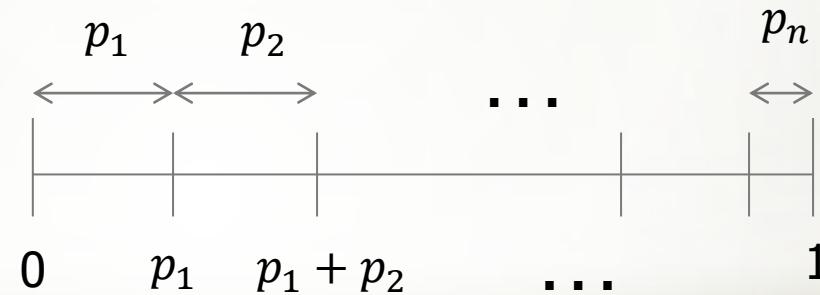
*انتخاب بر اساس شایستگی یا رتبه (با یک توزیع احتمال گستته نمونه برداری می‌کنیم)
(از چرخ رولت استفاده می‌کنیم)

*انتخاب رقابتی



چرخ رولت برای انتخاب والدین

$$p_1 + p_2 + p_3 + \dots + p_n = 1$$



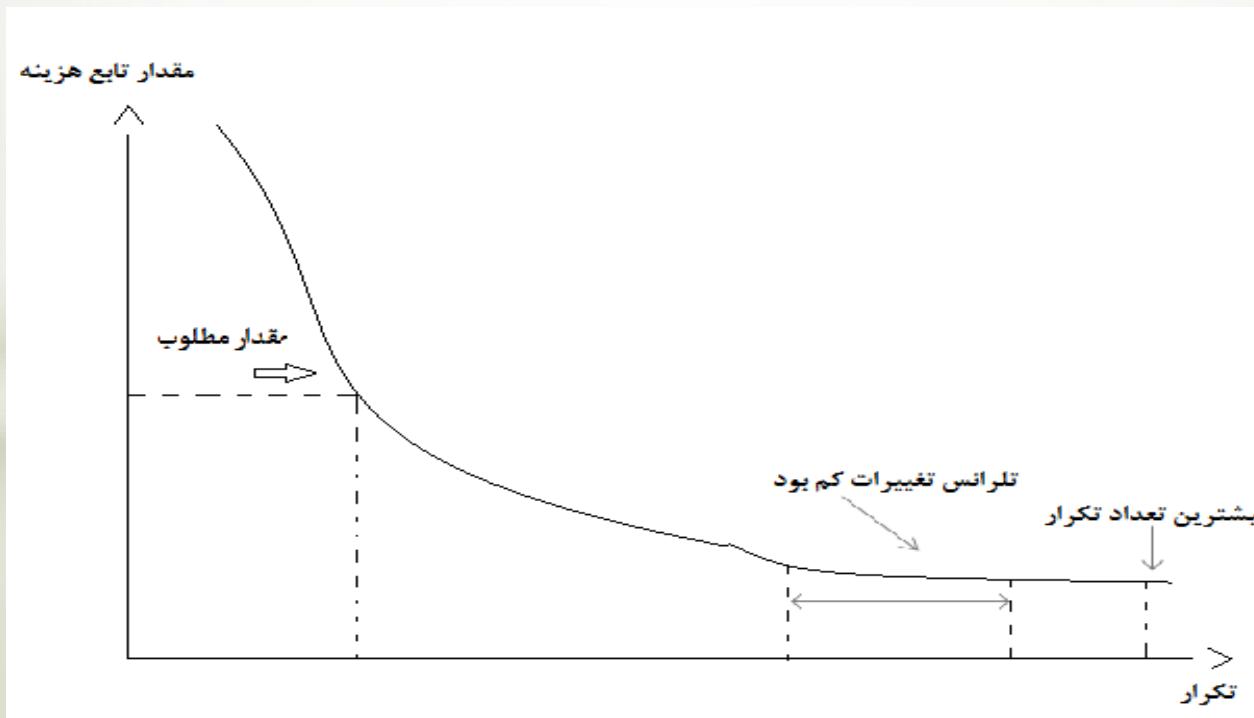
$$r \sim u(0,1)$$

$$c_i = \sum_{j=1}^i p_j$$

Find smallest i , where $r \leq c_i$

* انواع شرایط خاتمه

- * ۱- رسیدن به حد قابل قبولی از پاسخ
- * ۲- سپری شدن زمان یا تکرار معین
- * ۳- سپری شدن زمان یا تکرار معین بدون مشاهده بهبود خاصی در نتیجه



*مراحل کدنویسی مساله

*تعریف مساله

*پارامترهای الگوریتم

*تنظیمات اولیه (Initialization)

*حلقه تکاملی

*پردازش نتایج

۱- تعریف مساله *

%% Problem Definition

global NFE;

NFE=0;

model=CreateModel(); % Create Knapsack Model

CostFunction=@(x) KnapsackCost(x,model); % Cost Function

nVar=model.n; % Number of Decision Variables

VarSize=[1 nVar]; % Size of Decision Variables Matrix

* ۲- پارامترهای الگوریتم

%% GA Parameters

MaxIt=200; % Maximum Number of Iterations

nPop=50; % Population Size

pc=0.8; % Crossover Percentage

nc=2*round(pc*nPop/2); % Number of Offsprings (Parents)

pm=0.3; % Mutation Percentage

nm=round(pm*nPop); % Number of Mutants

mu=0.02; % Mutation Rate

ANSWER=questdlg('Select the Parent Selection Method:','GA','Random','RWS','TS','RWS');

UseRandomSelection=strcmpi(ANSWER,'Random');

UseRWS=strcmpi(ANSWER,'RWS');

UseTS=strcmpi(ANSWER,'TS');

if UseRWS

 beta=10; % Selection Pressure

end

if UseTS

 TournamentSize=3; % Tournament Size

end

pause(0.1);

تنظیمات اولیه (Initialization)*

%% Initialization

% Create Empty Structure

```
empty_individual.Position=[];  
empty_individual.Cost=[];  
empty_individual.Sol=[];
```

% Create Population Matrix (Array)

```
pop=repmat(empty_individual,nPop,1);
```

% Initialize Population

```
for i=1:nPop
```

% Initialize Position

```
pop(i).Position=CreateRandomSolution(model);
```

تَنظِيمات اولیه (Initialization)

% Evaluation

```
[pop(i).Cost pop(i).Sol]=CostFunction(pop(i).Position);
```

end

% Sort Population

```
Costs=[pop.Cost];  
[Costs SortOrder]=sort(Costs);  
pop=pop(SortOrder);
```

% Update Best Solution Ever Found

```
BestSol=pop(1);
```

% Update Worst Cost

```
WorstCost=max(Costs);
```

% Array to Hold Best Cost Values

```
BestCost=zeros(MaxIt,1);
```

% Array to Hold NFEs

```
nfe=zeros(MaxIt,1);
```

*-حلقه تکاملی ۴

irmgn.ir

% GA Main Loop

for it=1:MaxIt

if UseRWS

% Calculate Selection Probabilities

P=exp(-beta*Costs/WorstCost);

P=P/sum(P);

end

% Crossover

popc=repmat(empty_individual,nc/2,2);

for k=1:nc/2

% Select Parents

if UseRandomSelection

i1=randi([1 nPop]);

i2=randi([1 nPop]);

p1=pop(i1);

p2=pop(i2);

end

if UseRWS

i1=RouletteWheelSelection(P);

i2=RouletteWheelSelection(P);

p1=pop(i1);

p2=pop(i2);

end

if UseTS

p1=TournamentSelection(pop,TournamentSize);

p2=TournamentSelection(pop,TournamentSize);

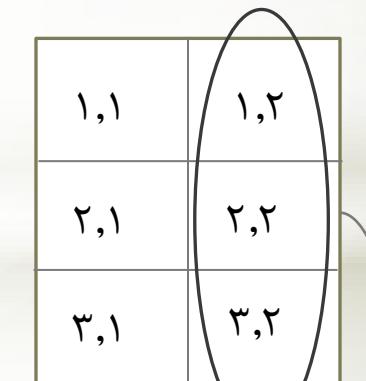
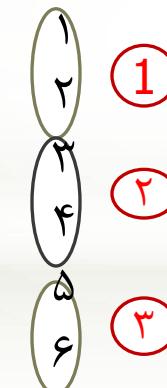
روش بولتزمان:

$$P_i = \frac{e^{-c_i}}{\sum_j e^{-c_j}}$$

اعمال فشار انتخاب

$$P_i \propto e^{-\beta c_i}$$

$$P_i = \frac{e^{-\beta c_i}}{\sum_j e^{-\beta c_j}}$$



end

% Apply Crossover

```
[popc(k,1).Position popc(k,2).Position]=BinaryCrossover(p1.Position,p2.Position);  
% Evaluate Offsprings  
[popc(k,1).Cost popc(k,1).Sol]=CostFunction(popc(k,1).Position);  
[popc(k,2).Cost popc(k,2).Sol]=CostFunction(popc(k,2).Position);  
end  
popc=popc(:);  
% Mutation  
popm=repmat(empty_individual,nm,1);  
for k=1:nm  
    % Select Parent Index  
    i=randi([1 nPop]);  
    % Select Parent  
    p=pop(i);  
    % Apply Mutation  
    popm(k).Position=Mutate(p.Position,mu);  
    % Evaluate Mutant  
    [popm(k).Cost popm(k).Sol]=CostFunction(popm(k).Position);  
end
```

% Merge Population

```
pop=[pop popc popm];
```

% Sort Population

```
Costs=[pop.Cost];
[Costs SortOrder]=sort(Costs);
pop=pop(SortOrder);
```

% Truncate Extra Members

```
pop=pop(1:nPop);
Costs=Costs(1:nPop);
```

% Update Best Solution Ever Found

```
BestSol=pop(1);
```

% Update Worst Cost

```
WorstCost=max(WorstCost,max(Costs));
```

```
% Update Best Cost Ever Found
```

```
BestCost(it)=BestSol.Cost;
```

```
% Update NFE
```

```
nfe(it)=NFE;
```

```
% Show Iteration Information
```

```
if BestSol.Sol.IsFeasible
```

```
Flag='*';
```

```
else
```

```
Flag="";
```

```
end
```

```
disp(['Iteration ' num2str(it) ': NFE = ' num2str(nfe(it)) ', Best Cost = ' num2str(BestCost(it)) Flag]);
```

```
end
```

function model=CreateModel()

```
v=[45 83 38 83 45 58 25 78 43 87 ...
34 27 17 34 21 64 49 57 66 45 ...
20 31 64 16 18 80 84 60 30 38 ...
64 75 55 67 85 54 53 22 64 62 ...
50 63 17 51 21 13 69 42 19 64];
```

```
w=[ 403 672 876 833 462 421 155 359 117 825 ...
752 541 693 357 432 449 672 736 368 739 ...
859 698 468 827 572 493 883 217 355 396 ...
788 746 543 154 452 147 217 748 316 202 ...
624 453 163 234 296 143 461 406 831 154];
```

```
n=numel(v);
```

```
W=10000;
```

```
model.n=n;
model.v=v;
model.w=w;
model.W=W;
```

```
end
```



```

function [z sol]=KnapsackCost(x,model)
global NFE;
if isempty(NFE)
    NFE=0;
end
NFE=NFE+1;
v=model.v;
w=model.w;
W=model.W;

GainedValue=sum(v.*x);
LostValue=sum(v.*(1-x));
GainedWeight=sum(w.*x);
LostWeight=sum(w.*(1-x));
Violation=max(GainedWeight/W-1,0);
%alpha=10000;
%z=LostValue+alpha*Violation;
beta=10;
z=LostValue*(1+beta*Violation);

sol.GainedValue=GainedValue;
sol.LostValue=LostValue;
sol.GainedWeight=GainedWeight;
sol.LostWeight=LostWeight;
sol.Violation=Violation;
sol.z=z;
sol.IsFeasible=(Violation==0);
end

```



```
function x=CreateRandomSolution(model)
```

```
n=model.n;
```

```
x=randi([0 1],1,n);
```



```
End
```

```
function i=RouletteWheelSelection(P)
```

```
r=rand;
```

```
C=cumsum(P);
```

```
i=find(r<=C,1,'first');
```

```
end
```

```
function p=TournamentSelection(pop,m)
```

```
n=numel(pop);
```

```
A=randsample(n,m);
```

```
spop=pop(A);
```

```
costs=[spop.Cost];
```

```
[~, i]=min(costs);    p=spop(i);      end
```

روشهای انتخاب والدین



irmgn.ir
function [y1 y2]=BinaryCrossover(x1,x2)

M=randi([1 3]);

switch M

case 1

% Single Point Crossover

[y1 y2]=SinglePointCrossover(x1,x2);

case 2

% Double Point Crossover

[y1 y2]=DoublePointCrossover(x1,x2);

case 3

% Uniform Crossover

[y1 y2]=UniformCrossover(x1,x2);

end

end

```
function [y1 y2]=SinglePointCrossover(x1,x2)
nVar=numel(x1);
c=randi([1 nVar-1]);
y1=[x1(1:c) x2(c+1:end)];
y2=[x2(1:c) x1(c+1:end)];
End
```

```
function [y1 y2]=DoublePointCrossover(x1,x2)
nVar=numel(x1);
c=randsample(nVar-1,2);
c1=min(c);
c2=max(c);
y1=[x1(1:c1) x2(c1+1:c2) x1(c2+1:end)];
y2=[x2(1:c1) x1(c1+1:c2) x2(c2+1:end)];
end
```

irmgn.ir

function [y1 y2]=UniformCrossover(x1,x2)

```
alpha=randi([0 1],size(x1));
y1=alpha.*x1+(1-alpha).*x2;
y2=alpha.*x2+(1-alpha).*x1;
End
```

function y=Mutate(x,mu)

```
nVar=numel(x);
```

```
nMu=ceil(mu*nVar);
j=randsample(nVar,nMu);
```

```
y=x;
y(j)=1-x(j);
end
```