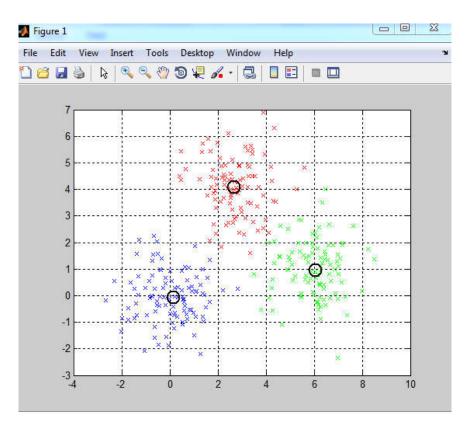
حل مسئله خوشه بندی با الگوریتم زنبورعسل bee در متلب

صورت مسئله:

یک دیتاست مشخص داریم در فایل mydata.m که شامل ۳۰۰ عضو ۲ بعدی است می خواهیم ۳ تا نقطه ۲ بعدی به عنوان مرکز خوشه پیدا کنیم به طوری که فاصله هر عضو تا مرکز خوشه آن مینیمم باشد.



شرح کد:

این سورس کد شامل ۴ فایل می باشد که عبارتند از:

Clusteringfit.m:این تابع برای محاسبه برازندگی می باشد به این صورت که کمترین فاصله هر عضو از مراکز داده را در نظر می گیرد و آن ها را با هم جمع می کند چون این مقدار باید کم شود ولی ما می خواهیم برازندگی را حساب کنیم از عکس این مقدار به اضافه یک در مخرج استفاده می کنیم.

```
function [z, out] = Clusteringfit(m, X)
    محاسبه ماتریس فاصله %
    d = pdist2(X, m);
 خوشه ها را اختصاص دهید و نزدیکترین فاصله ها را پیدا کنید %
   [dmin, ind] = min(d, [], 2);
    مجموع فاصله درون خوشه ای %
    WCD = sum(dmin);
    z=1/(1+WCD); تبدیل هزینه به برازندگی
                                دادن مقادیر حساب شده به خروجی
    out.d=d;
    out.dmin=dmin;
    out.ind=ind;
    out.WCD=WCD;
end
    RouletteWheelSelection.m: احتمال انتخاب شدن هر زنبور برای
                                                      ييشا هنگي
function i = RouletteWheelSelection(P)
    r = rand;
    C = cumsum(P);
    i = find(r <= C, 1, 'first');
end
                                 PlotSolution.m: کشیدن بهترین راه حل
function PlotSolution(X, sol)
    مراكز خوشه %
    m = sol.Position;
    k = size(m, 1);
```

```
شاخص های خوشه ای %
    ind = sol.Out.ind;
    Colors = hsv(k);
    for j=1:k
        Xj = X(ind==j,:);
plot(Xj(:,1),Xj(:,2),'x','LineWidth',1,'Color',Colors(j,:))
        hold on;
    end
    plot(m(:,1),m(:,2),'ok','LineWidth',2,'MarkerSize',12);
    hold off;
    grid on;
end
                    abc.m: حل مسيله خوشه بندي با پياده سازي الگوريتم زنبور عسل مصنوعي
clc;
clear;
close all;
تعریف مسیله ۶۶
data = load('mydata'); فایل داده ها
X = data.X;
k = 3; تعداد مراكز خوشه
fitFunction=@(m) Clusteringfit(m, X); % اتابع برازندگی
اندازه ماتریس متغیرهای تصمیم % {\varSize=[k size(X,2)]; %
nVar=prod(VarSize); % تعداد متغیرهای تصمیم
VarMin= repmat (min (X), k, 1); % حد بالا متغيرها
حد پایین متغیرها % VarMax= repmat(max(X),k,1); % حد پایین متغیرها
تنظیمات پارامتر الگوریتم زنبور عسل %%
                          ماکزیمم تعداد تکرار %
MaxIt = 100;
```

```
nPop = 100;
                         اندازه جمعیت (اندازه کلونی %
nOnlooker = nPop;
                     تعداد زنبورهای پیشاهنگ %
یارامتر محدودیت ترک (حمد ۱۵ = round(0.6*nVar*nPop); ا
(آزمایشی
a = 1;
                          ضریب شتاب بالا محدود %
مقداردهی اولیه %%
ساختار زنبور عسل خالی %
empty bee.Position = [];
empty bee.fit = [];
empty bee.Out = [];
آرایه جمعیت را مقداردهی اولیه کنید %
pop = repmat(empty bee, nPop, 1);
بهترین راه حل تاکنون پیدا شده را مقداردهی اولیه کنید %
BestSol.fit = -inf;
ایجاد جمعیت اولیه %
for i = 1:nPop
    pop(i).Position = unifrnd(VarMin, VarMax, VarSize);
    [pop(i).fit, pop(i).Out]=
fitFunction(pop(i).Position);
    if pop(i).fit >= BestSol.fit
        BestSol = pop(i);
    end
end
شمارنده انصراف %
C = zeros(nPop, 1);
آرایه برای نگه داشتن بهترین مقادیر مناسب %
Bestfit = zeros(MaxIt, 1);
حلقه اصلى الگوريتم زنبور عسل %%
for it = 1:MaxIt
    زنبورهای کارگر %
    for i = 1:nPop
```

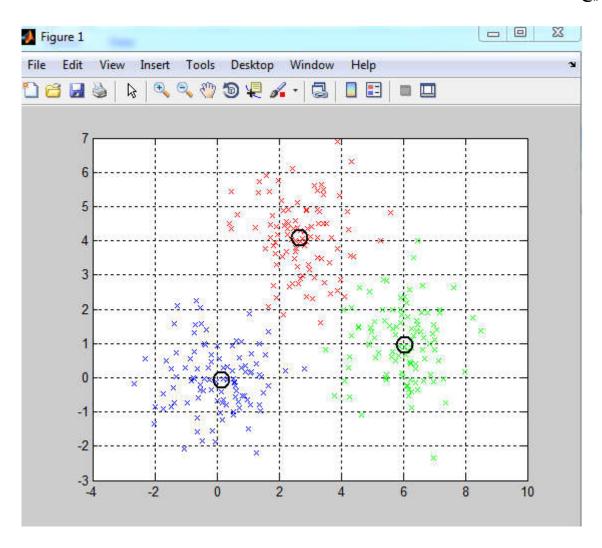
```
k انتخاب کنید ، برابر با i
        K = [1:i-1 i+1:nPop];
        k = K(randi([1 numel(K)]));
        ضریب شتاب را تعریف کنید %
        phi = a*unifrnd(-1, +1, VarSize);
        مكان زنبور جديد %
        newbee.Position =
pop(i).Position+phi.*(pop(i).Position-pop(k).Position);
        افـزودن مـرزهـا %
        newbee.Position = max(newbee.Position, VarMin);
        newbee.Position = min(newbee.Position, VarMax);
        ارزیابی %
        [newbee.fit, newbee.Out]=
fitFunction(newbee.Position);
        مقايسه %
        if newbee.fit >= pop(i).fit
            pop(i) = newbee;
        else
            C(i) = C(i) + 1;
        end
    end
    مقادیر تناسب اندام و احتمال انتخاب را محاسبه کنید %
    F = zeros(nPop, 1);
    Meanfit = mean([pop.fit]);
    for i = 1:nPop
        احتمال برازندگی % ; (F(i) = exp(-pop(i).fit/Meanfit)
    end
    P = F/sum(F);
    زنبورهای پیشاهنگ %
    for m = 1:nOnlooker
        مكان منبع را انتخاب كنيد %
        i = RouletteWheelSelection(P);
         را به طور تصادفی انتخاب کنید ، برابر با \dot{1} نباشد \dot{k}
        K = [1:i-1 i+1:nPop];
```

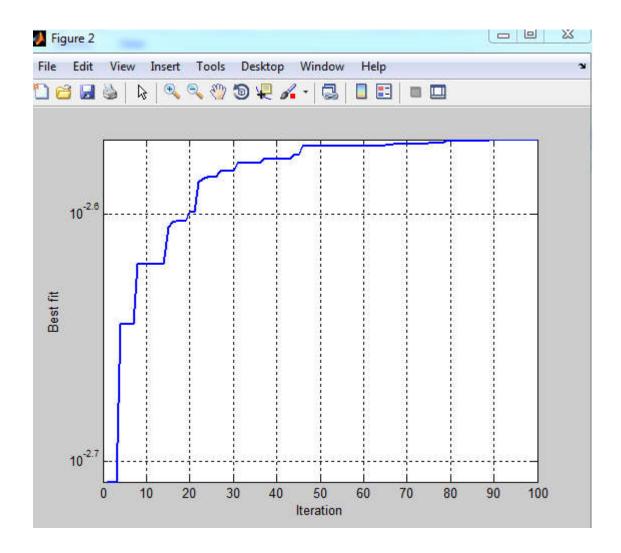
```
k = K(randi([1 numel(K)]));
        ضرب شتاب را تعریف کنید %
        phi = a*unifrnd(-1, +1, VarSize);
        مكان زنبور جديد %
        newbee.Position =
pop(i).Position+phi.*(pop(i).Position-pop(k).Position);
        افزودن مرزها %
        newbee.Position = max(newbee.Position, VarMin);
        newbee.Position = min(newbee.Position, VarMax);
        ارزیابی %
        [newbee.fit, newbee.Out] =
fitFunction (newbee. Position);
        مقایسه %
        if newbee.fit >= pop(i).fit
            pop(i) = newbee;
        else
            C(i) = C(i) + 1;
        end
    end
    زنبورهای پیشاهنگی %
    for i = 1:nPop
        if C(i) >= L
            pop(i).Position = unifrnd(VarMin, VarMax,
VarSize);
            [pop(i).fit,pop(i).Out] =
fitFunction (pop(i).Position);
            C(i) = 0;
        end
    end
    به روز رسانی بهترین راه حل که تاکنون پیدا شده است %
    for i = 1:nPop
        if pop(i).fit >= BestSol.fit
            BestSol = pop(i);
        end
    end
```

```
ذخیره بهترین مناسب تا به حال پیدا شده است %
    Bestfit(it) = BestSol.fit;
    نمایش اطلاعات تکرار %
    disp(['Iteration ' num2str(it) ': Best fit = '
num2str(Bestfit(it))]);
    طرح راه حل %
    figure(1);
    PlotSolution(X, BestSol);
    pause(0.01);
end
نتایج %%
figure;
semilogy(Bestfit, 'LineWidth', 2);
xlabel('Iteration');
ylabel('Best fit');
grid on;
```

در ادامه نتایج...

نتايج:





Iteration 1: Best fit = 0.0019577

Iteration 2: Best fit = 0.0019577

Iteration 3: Best fit = 0.0019577

Iteration 4: Best fit = 0.002267

Iteration 5: Best fit = 0.002267

Iteration 6: Best fit = 0.002267

Iteration 7: Best fit = 0.002267

Iteration 8: Best fit = 0.0023984

Iteration 9: Best fit = 0.0023984

Iteration 10: Best fit = 0.0023984

Iteration 11: Best fit = 0.0023984

Iteration 12: Best fit = 0.0023984

Iteration 13: Best fit = 0.0023984

Iteration 14: Best fit = 0.0023984

Iteration 15: Best fit = 0.0024822

Iteration 16: Best fit = 0.0024936

Iteration 17: Best fit = 0.0024972

Iteration 18: Best fit = 0.0024972

Iteration 19: Best fit = 0.0024972

Iteration 20: Best fit = 0.0025168

Iteration 21: Best fit = 0.0025168

Iteration 22: Best fit = 0.0025875

Iteration 23: Best fit = 0.0025953

Iteration 24: Best fit = 0.0026014

Iteration 25: Best fit = 0.0026014

Iteration 26: Best fit = 0.0026014

Iteration 27: Best fit = 0.0026146

Iteration 28: Best fit = 0.0026146

Iteration 29: Best fit = 0.0026146

Iteration 30: Best fit = 0.0026146

Iteration 31: Best fit = 0.002634

Iteration 32: Best fit = 0.002634

Iteration 33: Best fit = 0.002634

Iteration 34: Best fit = 0.002634

Iteration 35: Best fit = 0.002634

Iteration 36: Best fit = 0.002634

Iteration 37: Best fit = 0.0026442

Iteration 38: Best fit = 0.0026442

Iteration 39: Best fit = 0.0026442

Iteration 40: Best fit = 0.0026442

Iteration 41: Best fit = 0.0026442

Iteration 42: Best fit = 0.0026442

Iteration 43: Best fit = 0.0026442

Iteration 44: Best fit = 0.0026555

Iteration 45: Best fit = 0.0026555

Iteration 46: Best fit = 0.002676

Iteration 47: Best fit = 0.002676

Iteration 48: Best fit = 0.002676

Iteration 49: Best fit = 0.002676

Iteration 50: Best fit = 0.002676

Iteration 51: Best fit = 0.002676

Iteration 52: Best fit = 0.002676

Iteration 53: Best fit = 0.002676

Iteration 54: Best fit = 0.002676

Iteration 55: Best fit = 0.002676

Iteration 56: Best fit = 0.002676

Iteration 57: Best fit = 0.002676

Iteration 58: Best fit = 0.0026771

Iteration 59: Best fit = 0.0026771

Iteration 60: Best fit = 0.0026771

Iteration 61: Best fit = 0.0026771

Iteration 62: Best fit = 0.0026771

Iteration 63: Best fit = 0.0026771

Iteration 64: Best fit = 0.0026771

Iteration 65: Best fit = 0.0026787

Iteration 66: Best fit = 0.0026787

Iteration 67: Best fit = 0.0026833

Iteration 68: Best fit = 0.0026833

Iteration 69: Best fit = 0.0026833

Iteration 70: Best fit = 0.0026833

Iteration 71: Best fit = 0.0026833

Iteration 72: Best fit = 0.0026833

Iteration 73: Best fit = 0.0026833

Iteration 74: Best fit = 0.0026833

Iteration 75: Best fit = 0.0026856

Iteration 76: Best fit = 0.0026856

Iteration 77: Best fit = 0.0026856

Iteration 78: Best fit = 0.0026857

Iteration 79: Best fit = 0.0026888

Iteration 80: Best fit = 0.0026888

Iteration 81: Best fit = 0.0026888

Iteration 82: Best fit = 0.0026888

Iteration 83: Best fit = 0.0026888

Iteration 84: Best fit = 0.0026888

Iteration 85: Best fit = 0.0026888

Iteration 86: Best fit = 0.0026888

Iteration 87: Best fit = 0.0026888

Iteration 88: Best fit = 0.0026888

Iteration 89: Best fit = 0.0026921

Iteration 90: Best fit = 0.0026921

Iteration 91: Best fit = 0.0026921

Iteration 92: Best fit = 0.0026921

Iteration 93: Best fit = 0.0026921

Iteration 94: Best fit = 0.0026921

Iteration 95: Best fit = 0.0026921

Iteration 96: Best fit = 0.0026921

Iteration 97: Best fit = 0.0026921

Iteration 98: Best fit = 0.0026921

Iteration 99: Best fit = 0.0026921

Iteration 100: Best fit = 0.0026933