

به نام خدا



دانشگاه تهران

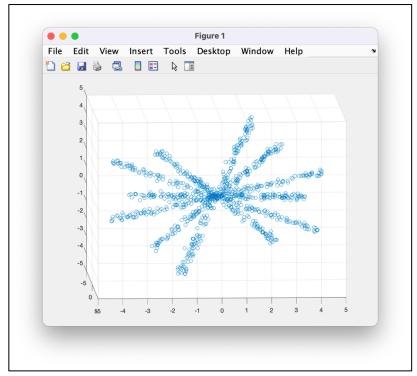
دانشکده مهندسی برق و کامپیوتر جداسازی کور منابع گزارش پروژه ۱۲

فاطمه صالحى	نام و نام خانوادگی
۸۱۰۱۹۸۴۲۳	شماره دانشجویی

```
سوال ۱
```

```
تولید ماتریس دیکشنری:
%% Dictionary generation
while(true)
    D = randn(3,6);
    D = D./repmat(sqrt(sum(D.^2)),3,1);
    ItsOk = Mutual_Coherence(D);
    if Its0k==1
        break
    end
end
function ItsOk = Mutual_Coherence(D)
    C = D'*D;
    S = size(C,1);
    Eye = eye(S);
    C = abs(C- C.*Eye);
    mutual_coherence = max(max(C));
    if mutual_coherence > 0.9
        Its0k = 0;
    else
        Its0k = 1;
    end
end
                                                                   تولید ماتریس منابع:
%% Source generation
S = zeros(6,1000);
for i = 1:1000
    Source = randi([1 6]);
    x = -5+10*rand(1,1);
    S(Source, i) = x;
end
                                                                    توليد ماتريس نويز:
%% Noise generation
Noise = randn(3,1000)*0.1;
                                                                تولید ماتریس مشاهدات:
%% Observation
X = D*S + Noise;
```

#### الف) Scatter plot مشاهدات:



همانطور که میبینیم داده ها در ۶ راستای متفاوت تشکیل شده اند؛ برای بدست آوردن ماتریس D مانند تمرین اول عمل میکنیم بدین معنا که داده های ابتدا و انتهای هر راستا را پیدا کرده و در یک آرایه ذخیره میکنیم:

 $Data_{end}$  ,  $Data_{beginnig}$ 

میانگین هر دسته را به عنوان نماینده هر آرایه بدست می آوریم:

Mean<sub>end</sub>, Mean<sub>beginnig</sub>

این ۲ نقطه ابتدا و انتهای هر راستا نشان میدهد. اگر از نقطه  $Mean_{beginnig}$  به  $Mean_{end}$  وصل کنیم و نرمالایز کنیم، خروجی این فرایند یکی از ستون های ماتریس D میباشد با این ابهام که جایگاه آن در ماتریس دیکشنری معلوم نیست ( ابهام جایگشت) و همچنین ممکن است قرینه آن در ماتریس D وجود داشته باشد.

ابهام جایگشت از این نظر اهمیتی ندارد چون صرفا شماره منابع متفاوت خواهد بود؛ اما بسته به اینکه علامت مقدار هر منبع چقدر اهمیت دارد، ابهام دوم میتواند مشکل ساز باشد.

### ب) روش MOD:

```
%% MOD
d = randn(3,6);
d = d./repmat(sqrt(sum(d.^2)),3,1);
x1 = X;
for ok =1:600
    % source finder
    sMP=zeros(6,1000);
    for L = 1:1000
        sMP(:,L) = S_finder(x1(:,L),d,sMP(:,L));
end
    % dictionary finder
d = x1*pinv(sMP);
```

```
d = d./repmat(sqrt(sum(d.^2)),3,1);
end
Saving_D = D;
count =0;
for i = 1:size(d,2)
    Max = [];
    for j = 1:size(Saving_D,2)
        Max = [Max,abs((d(:,i))' * Saving_D(:,j))];
    end
    if(max(Max) > 0.99)
        count = count + 1;
        [\sim,indx] = max(Max);
        Saving_D(:,indx) = [];
    end
end
SRR = count/size(D,2)*100;
fprintf("\n Successful Recovery Rate: %.3f \n", SRR);
```

# Successful Recovery Rate: 100.000

: K - SVD ب) روش

```
%% K-SVD
N0 = 3;
x1 = X;
[n,m] = size(D);
d = randn(n,m);
d = d./sqrt(sum(d.^2));
[N,M] = size(S);
K_SVD = zeros(1,100);
for ok =1:100
    % source finder
    posOMP=zeros(1,N0);
    sOMP=zeros(N,M);
    for L = 1:M
        sOMP(:,L) = S_finder(X(:,L),x1(:,L),d,sOMP(:,L),posOMP,N0);
    end
      % dictionary finder
    for i = 1:50
        index = find(sOMP(i,:) \sim= 0);
        num = 1:50;
        num(i)=[];
        X_r = X - d(:,num)*sOMP(num,:);
        X m = X r(:,index);
        [U,LANDA,V] = svd(X_m);
```

```
[m,n] = size(LANDA);
        L = min(m,n);
        [landa,pos]=sort(diag(LANDA(1:L,1:L)), 'descend');
        d(:,i) = U(:,pos(1));
        sOMP(i,index) = landa(1)*(V(:,pos(1)))';
    end
    % Representation Error of K_SVD
    X_hat = d*sOMP;
    K_{SVD}(ok) = trace((X-X_hat)*(X-X_hat)')/trace(X*X');
end
figure(1)
hold on
plot(K_SVD)
Saving_D = D;
count =0;
for i = 1:size(d,2)
   Max = [];
    for j = 1:size(Saving D,2)
        Max = [Max,abs((d(:,i))' * Saving_D(:,j))];
    end
    if(max(Max) > 0.99)
        count = count + 1;
        [\sim, indx] = max(Max);
        Saving_D(:,indx) = [];
    end
end
SRR = count/size(D,2)*100;
fprintf("\n Successful Recovery Rate of K-SVD: %.3f \n",SRR);
```

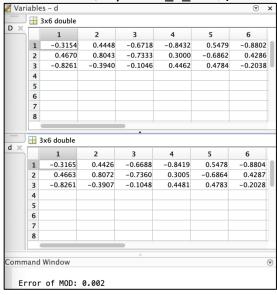
Successful Recovery Rate: 100.000

:S\_finder تابع

```
function [s] = S_finder(x1,D,sMP)
    ro=x1'*D;
    [~,posMP]=max(abs(ro));
    sMP(posMP)=ro(posMP);
    s = sMP;
end
```

### ج) رفع ابهام منابع و بدست آوردن خطا:

	1	2	3	4	5	6
1	-0.3154	0.4448	-0.6718	-0.8432	0.5479	-0.8802
2	0.4670	0.8043	-0.7333	0.3000	-0.6862	0.4286
3	-0.8261	-0.3940	-0.1046	0.4462	0.4784	-0.2038
4						
-						
<b>3</b>	x6 double					
	1	2	3	4	5	6
			-0.6688	-0.8419	0.5478	-0.8804
1	-0.3165	0.4426	-0.0088			
1 2	-0.3165 0.4663	0.4426	-0.7360	0.3005	-0.6864	0.4287
-						
2	0.4663	0.8072	-0.7360	0.3005	-0.6864	0.4287 -0.2028
2	0.4663	0.8072	-0.7360	0.3005	-0.6864	



همانطور که مشاهده میشود به ازای Successful Recovery Rate برابر ۱۰۰، هر دوی روش ها خطایی برابر ۲۰۰۲ دارند.

#### MOD پیاده سازی روش

```
%% MOD
N0 = 3;
x1 = X;
[n,m] = size(D);
d = randn(n,m);
d = d./sqrt(sum(d.^2));
[n,m] = size(S);
MOD = zeros(1,100);
for ok =1:100
    % source finder
    posOMP=zeros(1,N0);
    sOMP=zeros(n,m);
    for L = 1:m
        sOMP(:,L) = S_finder(X(:,L),x1(:,L),d,sOMP(:,L),posOMP,N0);
    end
     % dictionary finder
    d = x1*pinv(sOMP);
    d = d./sqrt(sum(d.^2));
    % Representation Error of MOD
    X hat = d*sOMP;
    MOD(ok) = trace((X-X_hat)*(X-X_hat)')/trace(X*X');
end
Saving D = D;
count =0;
for i = 1:size(d,2)
   Max = []:
    for j = 1:size(Saving_D,2)
        Max = [Max,abs((d(:,i))' * Saving_D(:,j))];
    end
    if(max(Max) > 0.99)
        count = count + 1;
        [\sim, indx] = max(Max);
        Saving_D(:,indx) = [];
    end
end
SRR = count/size(D,2)*100;
fprintf("\n Successful Recovery Rate of MOD: %.3f \n",SRR);
figure(1)
plot(MOD)
xlabel('Iterations')
xlabel('Representation Error of MOD')
```

```
:K-SVD پیاده سازی روش
```

```
%% K-SVD
N0 = 3;
x1 = X;
[n,m] = size(D);
d = randn(n,m);
d = d./sqrt(sum(d.^2));
[N,M] = size(S);
K_SVD = zeros(1,100);
for ok =1:100
    % source finder
    posOMP=zeros(1,N0);
    sOMP=zeros(N,M);
    for L = 1:M
        sOMP(:,L) = S_finder(X(:,L),x1(:,L),d,sOMP(:,L),posOMP,N0);
    end
      % dictionary finder
    for i = 1:50
        index = find(sOMP(i,:) \sim= 0);
        num = 1:50;
        num(i)=[];
        X_r = X - d(:,num)*sOMP(num,:);
        X_m = X_r(:,index);
        [U,LANDA,V] = svd(X_m);
        [m,n] = size(LANDA);
        L = min(m,n);
        [landa,pos]=sort(diag(LANDA(1:L,1:L)), 'descend');
        d(:,i) = U(:,pos(1));
        sOMP(i,index) = landa(1)*(V(:,pos(1)))';
    end
    % Representation Error of K_SVD
    X hat = d*sOMP;
    K_SVD(ok) = trace((X-X_hat)*(X-X_hat)')/trace(X*X');
end
figure(1)
hold on
plot(K_SVD)
Saving_D = D;
count =0;
for i = 1:size(d,2)
    Max = [];
    for j = 1:size(Saving_D,2)
        Max = [Max,abs((d(:,i))' * Saving_D(:,j))];
    end
```

```
if(max(Max) > 0.99)
          count = count + 1;
          [~,indx] = max(Max);
          Saving_D(:,indx) = [];
    end
end
SRR = count/size(D,2)*100;
fprintf("\n Successful Recovery Rate of K-SVD: %.3f \n",SRR);
```

:S\_finder تابع

مقايسه Successful Recovery Rate دو روش نام برده شده:

Successful Recovery Rate of MOD: 80.000

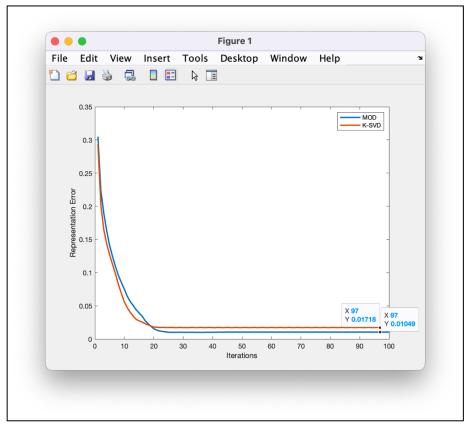
Successful Recovery Rate of K-SVD: 84.000

با ذکر این نکته که با ۱۰۰ بار تکرار هر یک از روش ها به نرخ های فوق رسیده ایم، نتیجه میشود که K-SVD عملکرد بهتری دارد اما، طبق حدس و آزمایش انجام شده، همیشه روش K-SVD بهتر نیست و به نظر بنده هر دوی این روش ها قوی هستند و تمایز فاحشی بین آنها نمیتوان قائل شد. برای اثبات این ادعا یک بار دیگر کد اجرا شده و نتایج زیر حاصل شد.

Successful Recovery Rate of MOD: 92.000

Successful Recovery Rate of K-SVD: 86.000

## : MOD و K-SVD نمودار همگرایی روش



لیمانطور که میبینیم روش K-SVD زودتر از روش MOD همگرا شده است ولی در نهایت روش MOD خطای کمتری را دارا میباشد.