

非负矩阵分解 (NMF) 的Matlab实例与说明



原理啥的到处都有,就直接跳过了。这里主要是NMF的基础实验。下一篇是NMF的高 光谱实验总结。

1. matlab示例解说

这一节的图片来自官方文档。

```
load fisheriris

Compute a nonnegative rank-two approximation of the measurements of the four variables in Fisher's iris data.

rng(1) % For reproducibility
[W,H] = nnmf(meas,2);

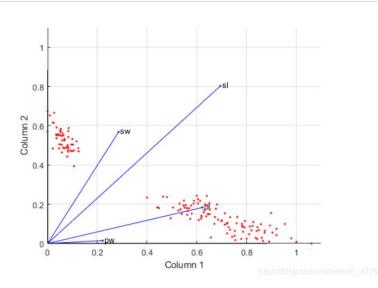
H

H = 2×4

0.6945 0.2856 0.6220 0.2218
0.8020 0.5683 0.1834 0.0149
```

这里第一和第三变量在第一行的值0.6945和0.62220对W的第一列有相当强的权重。第一个第二变量在第二行的值0.8020和0.5683对W的第二列有相当大的权重。

```
biplot(H', 'Scores', W, 'VarLabels', {'sl', 'sw', 'pl', 'pw'});
axis([0 1.1 0 1.1])
xlabel('Column 1')
ylabel('Column 2')
```



其中, H的转置是4乘2大小的。也就是有4 是二维坐标轴X和Y轴】, 转化到二维图上



是这四个。

2. NMF代码与Lenna图

这个函数是拷别人的,来自这里。

```
1 function [W,H,errs,loss] = nmf_euc(V, r)
 2 % 输入检查
 3 % 不含负值元素
 4 % H为系数矩阵,一列不能全为0
 5
 6 | if min(min(V)) < 0
    error('Matrix entries can not be negative');
 7
 8
 9
   if min(sum(V,2)) == 0
    error('Not all entries in a row can be zero');
10
11
12
   % V是一个含有n个样本的矩阵,每一列对应一个样本,每个样本为m维
13
14
   [m,n] = size(V);
15
   % 随机初始化W和H矩阵
16
17
   W = rand(m,r);
18
   H = rand(r,n);
19
   % 设置最大迭代次数,保证分解结果是收敛的
20
   niter = 10000:
21
22
23
   mveps = 1e-10;
24
25
   errs = zeros(niter,1);
26
27
   for t = 1:niter
28
     W = W .* ( (V*H') ./ max(W*(H*H'), myeps) );
29
30 \% W = normalize_W(W,1);
31
     H = H .* ( (W'*V) ./ max((W'*W)*H, myeps) );
32
33
     loss = sum((V-W*H).^2);
34
      errs(t) = sum(sum(loss));
35 end
```

这一段是调用该函数与matlab自带的nnmf函数进行的实验。文件lenna图在后面,是一个彩图,真实大小是 $512 \times 512 \times 3$ 。所以使用了reshape函数。我知道lena是拼错的该是lenna,但懒得改。

```
1 clear
 2
    clc
 3
    V=double(imread('lena.jpg'));
 4
    imshow(mat2gray(V));
 6
 7
 8
    V = reshape(V, 512, 1536);
    [W,H] = nnmf(V,50);
 9
    img_V=W*H;
10
    img_V = reshape(img_V,512,512,3);
11
   figure;
12
13 imshow(mat2gray(img_V));
14
15
16 V = reshape(V, 512, 1536);
17 [W,H,errs,loss] = nmf_euc(V, 100);
18
19 img_V=W*H;
20 img_V = reshape(img_V,512,512,3'.
21 figure;
                                     Shian150629
22 imshow(mat2gray(img_V));
```

分解出来W大小是 512×50 ,H是 50×1536 大小。分解之后再乘回去即可复原。可以发现matlab自带的nnmf函数复原结果不好。使用的Lenna图如下,直接保存就可以用了:



nnmf分解再复原



对不起,Lenna女士。然后是nmf_euc分解再复原的。这图边界那么大是因为我直接保

存图片然后复制过来的,其实该复制图窗再处理,但是懒orz



可以发现比官方的要好很多。

3. NMF与人脸识别

使用的数据集来自这里的Yale database 32乘32的data file。使用下面的代码打乱顺序并储存

```
leng = size(gnd,1);
lis = randperm(leng);
gnd = gnd(lis,:);
fea = fea(lis,:);
save('yaleFace.mat','gnd','fea');
```

此后,对数据进行NMF分解

```
1 | clear
 2
    clc
 3
 4 load('yaleFace.mat')
 5 | fea = fea';
 6 readFace = reshape(fea,32,32,165);
 7 for i = 1:165
      imshow(readFace(:,:,i)./255)
 8
 9 end
10
11 rng(1) % For reproducibility
12 k = 16;
13 [W,H] = nnmf(fea,k);
14 | C = reshape(W, 32, 32, k);
15 | for i = 1:k
16
       imshow(C(:,:,i)./255)
17 end
```

在这里对fea转置,所以实际上fea是1024乘165的。 $1024=32\times32$,是维度。而 165是样本数。在随机数种子 rng(1) 之前可以把原图给过一遍。此后,降维到k=16,那么W是 1024×16 大小的基矩阵,H是 16×165 的系数矩阵。

好了重点来了。我代码这么写的思路是: 基是 [W,H] = nnmf(fea,k); 的k值。之后resh



H就是把这些平均脸加权的。如果把NMF的基矩阵看做坐标轴的话,系数矩阵就是使用这些坐标轴标记出来的点。所以下一步该进行的分类聚类等算法**处理的是系数矩阵H**。

4. 参考资料

最后,有两篇讲挺好的文档可供参考:

- 文档1
- 文档2



matlab做nmf矩阵分解,进阶理解非负矩阵允