实验介绍

1.实验内容

本实验介绍基于SVD算法实现图像压缩。

2.实验目标

通过本实验掌握SVD算法。

3.实验知识点

• SVD算法

4.实验环境

• python 3.6.5

5.预备知识

• Python编程基础

准备工作

点击屏幕右上方的下载实验数据模块,选择下载svd_img.tgz到指定目录下,然后再依次选择点击上方的File->Open->Upload,上传刚才下载的数据集压缩包,再使用如下命令解压:

In [1]: !tar -zxvf svd_img.tgz

svd_img/ $svd_img/0_5.txt$

【练习】基于SVD的图像压缩

本节我们将了解如何将SVD应用于图像压缩。在文件库中,0_5.txt文件中包含了一张手写的数字图像,原始图像大小是 32*32=1024像素,也就是我们目前需要使用1024个存储空间。我们来使用SVD来对图像进行降维,看是否能够节省空间 呢?添加如下代码:

```
In [13]: from numpy import *
        from numpy import linalg as la
        def printMat(inMat, thresh=0.8):
           """打印矩阵
           Args:
               inMat: 数据矩阵
               thresh: 阈值界定深色和浅色
           Returns:
              None
           for i in range (32): #图片的像素为32*32
               for j in range (32):
                  if float(inMat[i, j]) > thresh: #如果大于阈值, 则输出1
                      print(1, end='') #python3, 输出不换行
                      print(0, end='')
               print('')
        def imgCompress(numSV=3, thresh=0.8):
           """图像压缩
           Args:
               numSV: 给定的奇异值数目
               thresh: 阈值
           Returns:
              None
           myl = []
           for line in open('svd_img/0_5.txt').readlines():
               newRow = []
               for i in range(32):
                  newRow. append(int(line[i])) #从文件中以数值方式读入字符
               my I. append (newRow)
           myMat = mat(myl)
           printMat(myMat, thresh)
           #实现这个函数
           #调用la类中的svd函数
           u, sigma, vt = la.svd(myMat)
           #构建 对角线 上为sigma的 numSV*numSV 的矩阵
           sigRecon = mat(zeros((numSV, numSV)))
           for k in range(numSV):
               sigRecon[k, k] = sigma[k]
           #重构矩阵
           reconMat = u[:, :numSV] * sigRecon * vt[:numSV, :]
           print ("*******使用%d个奇异值的重构矩阵******** % numSV)
           printMat(reconMat, thresh)
```

其中,图像压缩函数imgCompress,它允许基于任意给定的奇异值数目来重构图像。在重构原始数据时,通过将奇异值填充 到新建的零矩阵的对角线上,并截断U和VT矩阵,来得到重构矩阵。

【实验】图像压缩结果

修改我们的main函数为:

```
imgCompress(10)
000000000000110000000000000000
00000000000111111000000000000000
000000000011111111100000000000000
000000000111111111110000000000000
00000001111111111111100000000000
0000000111111111111111110000000000
000000011111111111111111000000000
000000011111111000011111100000000
0000000111111110000011111100000000
000000111111100000000111100000000
000000111111100000000111110000000
00000011111100000000011110000000
00000011111100000000011110000000
00000001111110000000001111000000
000000111111110000000001111000000
00000011111100000000001111000000
000000111110000000001111000000
000000111111100000000011111000000
00000001111100000000001111000000
00000001111100000000011111000000
000000011111000000001111100000
000000011111000000001111100000
000000011111000000001111100000
000000011111000000011111000000
0000000111110000000111111000000
0000000111111000001111110000000
000000001111111111111111110000000
000000000111111111111111110000000
000000000111111111111111110000000
000000000011111111111111000000000
000000000011111111111000000000
00000000000011111100000000000
********使用10个奇异值的重构矩阵********
000000000011110000000000000000
00000000001111111111000000000000
00000001111111111111100000000000
0000000111111111111111110000000000
00000001111111111111110000000000
000000011111111000011111100000000
0000000111111110000011111100000000
000000111111100000000111000000000
00000011111100000000111110000000
00000011111100000000011110000000
00000011111100000000011110000000
00000001111110000000001111000000
00000011111110000000001111000000
00000011111100000000001111000000
0000000111110000000001111000000
00000011111100000000001111000000
00000001111100000000001111000000
000000111110000000011111000000
000000011111000000001111000000
000000011111000000001111000000
000000011111000000001111000000
000000011111000000011111000000
0000000111110000001111111000000
0000000111111000001111100000000
000000000111111111111111110000000
000000000111111111111111110000000
000000000111111111111111110000000
00000000000111111111110000000000
0000000000111111111110000000000
```

In [16]: | **if** __name__ = '__main__': #测试图像压缩

我们使用两个奇异值来对图像进行重构。

运行后,可以看到,我们仅使用2个奇异值就可以相当精确的对图像实现重构。并且U矩阵和VT矩阵的大小都是322*,有两个奇异值,总数字的数目就是:322*2+2=130*。和原数目1024相比,足足获得了10倍的压缩比。

实验总结

本节我们介绍了SVD应用于图像压缩。您应该能达到以下两个目标:

- 1. 掌握SVD算法。
- 2. 学会实现相应算法。

参考文献及延伸阅读

参考资料:

- 1.哈林顿,李锐. 机器学习实战: Machine learning in action[M]. 人民邮电出版社, 2013.
- 2.周志华. 机器学习:Machine learning[M]. 清华大学出版社, 2016.

延伸阅读:

1.李航. 统计学习方法[M]. 清华大学出版社, 2012.