# 数字图像处理HW6

- 林汉宁
- 自动化52
- 2150504042
- 2019.4.2 本次工程使用python3.6 与opencv3,采用OOP方法编程实现所有要求

## 增加高斯噪声

#### 任务要求

1.在测试图像上产生高斯噪声lena图-需能指定均值和方差;并用多种滤波器恢复图像,分析各自优缺点

#### 任务实现

我使用python numpy库根据高斯噪声定义将高斯噪声与原图叠加完成实现。

#### 结果展示

• 原图:





• 高斯噪声后:



● 高斯滤波器滤波:



### 总结

观察以上实验结果可以发现,添加高斯噪声后,图像各个区域出现了许多噪点, 我使用高斯滤波器与巴特沃斯滤波 器对加噪图片进行复原,二者效果类似,起到了保留大部分图像原始信息并除去噪声点的效果。但效果并不非常理 想。

### 增加椒盐噪声

#### 任务要求

在测试图像lena图加入椒盐噪声(椒和盐噪声密度均是0.1);用学过的滤波器恢复图像;在使用反谐波分析Q大于 0和小于0的作用;

#### 任务实现

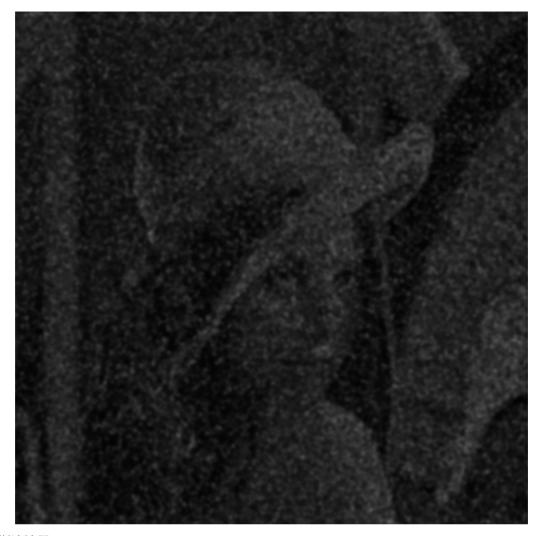
使用python numpy按椒盐噪声定义按椒盐密度0.1添加椒盐噪声。使用巴特沃斯高斯与逆谐波滤波器实现滤波

#### 结果展示

• 椒盐噪声后:



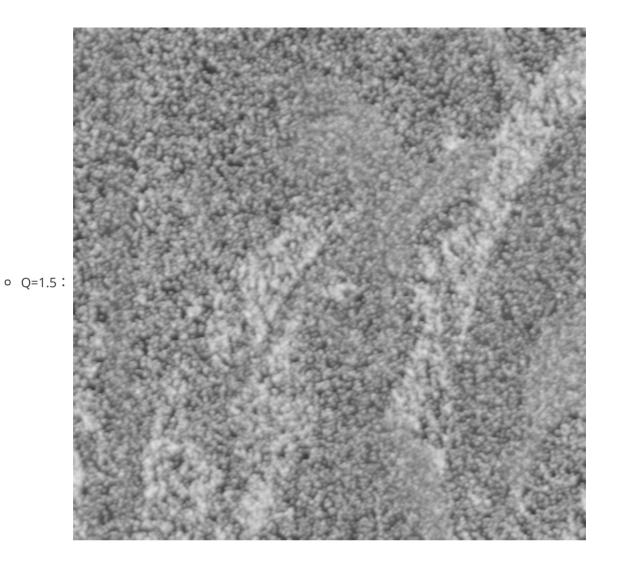
• 高斯滤波器:

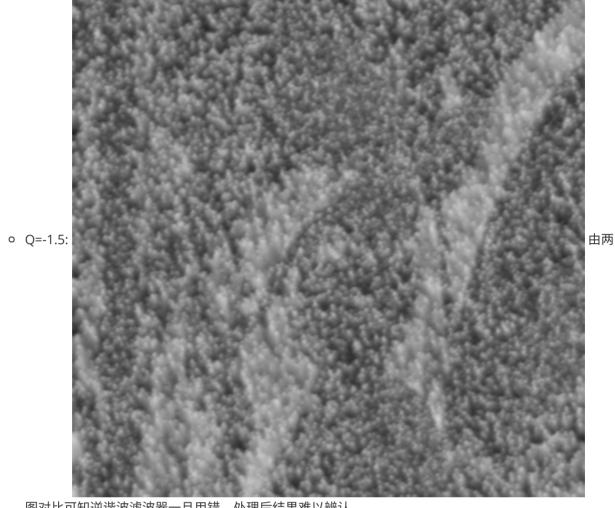


• 巴特沃斯滤波器:



• 逆谐波滤波器:





图对比可知逆谐波滤波器一旦用错,处理后结果难以辨认

### 维纳滤波器

#### 简介

维纳滤波 (wiener filtering) 是一种基于最小均方误差准则、对平稳过程的最优估计器。这种滤波器的输出与期望输 出之间的均方误差为最小,因此是一个最佳滤波系统,可用于提取被平稳维纳滤波器噪声污染的信号。

#### 推导

目标图像与对其一个估计之间的误差如下图 假设噪声和图像不相关,其中一个或另一个有零均值,且估计中的灰度 级是退化图像中灰度级的线性函数。由此误差函数的最小值在频率域中由下式给出:

#### 运动模糊

按照书上,将退化函数与原图傅里叶变换相乘再将结果傅里叶反变换,得到结果!

#### 增加高斯噪声



图像恢复

维纳滤波

经过多次尝试,K=0.15时效果最好,结果如下:



约束最小二乘法滤波 约束最小二乘方滤波作为只需要噪声方差和均值的方法,较维纳滤波器更现实,结果如下:



### 比较

维纳滤波器要求图像与噪声功率谱已知,实际中难以实现。其优点在于,适应范围广,但当噪声非平稳不适用。 约束最小二乘法,实现容易,但结果未必是直观最优,仅在数学意义上最优。