数字图像处理 FINAL PROJECT

吕鑫 201411212012

洗题

8) 实现图像的维纳滤波处理:实现对图像进行维纳滤波处理复原模糊图像,可以考虑只采用长宽均为2的幂的灰度图像测试)

算法介绍

当图像仅仅被一个已知的lowpass filter模糊化的时候,逆滤波可以处理图像进行图像恢复,但是逆滤波对于噪声过于敏感,这时就需要维纳滤波来进行消除有噪声的模糊图像,通过找到未污染图像的一个估计,使得它们之间的均方差最小,可以去除噪声,同时清晰化模糊图像。

$$G(u,v) = \frac{H^*(u,v)P_f(u,v)}{|H(u,v)|^2P_f(u,v) + P_n(u,v)}$$

其中H*是系统传递函数的复共轭

Pf和Pn分别为信号和噪声的功率谱

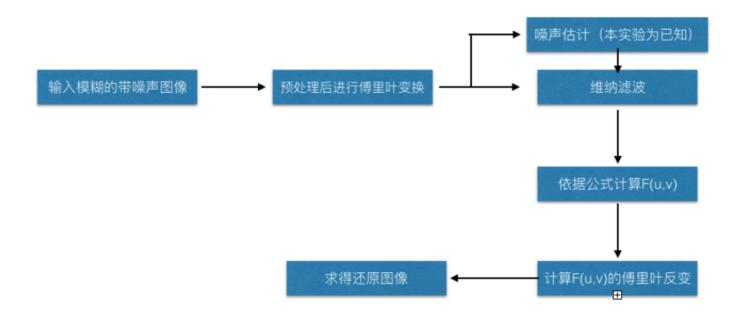
显然, 当P_n(u,v) = 0时, 维纳滤波复原法退化为逆滤波复原法。

当有噪声时,维纳滤波复原效果好于逆滤波。

算法步骤

- 1. 对退化图像q(x,v)进行二维离散傅里叶变换,得到G(u,v)
- 2. 计算系统冲激响应h(x,y)的二维离散傅立叶变换,得到H(u,v),并将h(x,y)的尺寸拓展延伸至 g(x,y)的尺寸
- 3. 估算噪声的功率谱Pn(u,v)和输入图像的功率谱Pf(u,v)
- 4. 依公式计算F(u,v)
- 5. 计算F(u,v)的傅立叶反变换, 求得还原图像f(x,v)

流程图



关于傅里叶变换

1-D 傅里叶变换:

$$F(u) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x)e^{-j2\pi ux} dx$$

它的逆变换:

$$f(x) = \int_{-\infty}^{\infty} F(u)e^{j2\pi ux} du$$

在此基础上很容易得到 2-D Fourier Transform:

$$F(u,v) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y)e^{-j2\pi(ux+vy)} dx dy$$

以及逆变换:

$$f(x,y) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} F(u,v) e^{j2\pi(ux+vy)} du dv$$

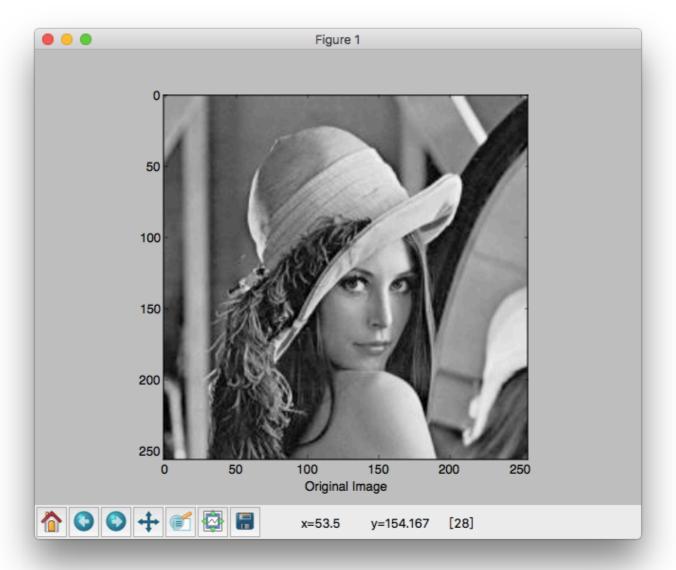
之前在学习复变函数与积分变换的时候,就觉得傅里叶变换是个很神奇的公式,因为他可以把在时域上看起来很复杂的东西投影到频域上,然后很贱的剥离一些成分,也就是这学期数字图像学习的各种滤波,感觉傅里叶变换其实相当于从另一个视角看待这个世界,很是让人震撼。

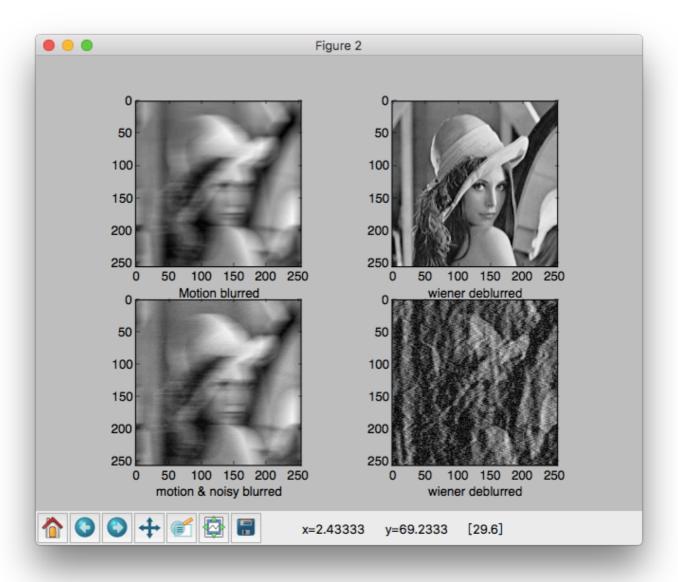
算法实现

```
from PIL import Image
import matplotlib.pyplot as ppt
import numpy
# 仿真运动模糊
def motion_process(len, size):
   sx, sy = size
   PSF = numpy.zeros((sy, sx))
    PSF[int(sy / 2):int(sy / 2 + 1), int(sx / 2 - len / 2):int(sx / 2 + len / 2)] =
 1
    return PSF / PSF.sum() # 归一化亮度,之前忘记这一步,后来才发现
def make blurred(input, PSF, eps):
    input fft = numpy.fft.fft2(input) #图像傅里叶二维变换
    PSF_fft = numpy.fft.fft2(PSF) + eps
    blurred = numpy.fft.ifft2(input_fft * PSF_fft)
    blurred = numpy.abs(numpy.fft.fftshift(blurred))
    return blurred
# 维纳滤波
def wiener(input, PSF, eps):
    input fft = numpy.fft.fft2(input)
    PSF_fft = numpy.fft.fft2(PSF) + ep s#噪声功率,这里是已知的,考虑epsilon
    result = numpy.fft.ifft2(input fft / PSF fft) #计算F(u,v)的傅里叶反变换
   result = numpy.abs(numpy.fft.fftshift(result))
    return result
image = Image.open('lena.jpg').convert('L')
# 显示原始图像
ppt.figure(1)
ppt.xlabel("Original Image")
ppt.gray()
ppt.imshow(image)
ppt.figure(2)
ppt.gray()
# 运动模糊处理
data = numpy.asarray(image.getdata()).reshape(image.size)
PSF = motion process(30, data.shape)
blurred = numpy.abs(make_blurred(data, PSF, 1e-3))
# 显示运动模糊后的图像
ppt.subplot(221)
ppt.xlabel("Motion blurred")
```

```
ppt.imshow(blurred)
# 图像恢复
result = wiener(blurred, PSF, 1e-3)
ppt.subplot(222)
ppt.xlabel("wiener deblurred")
ppt.imshow(result)
#添加噪声
blurred += 0.1 * blurred.std() * numpy.random.standard_normal(blurred.shape)
# 显示添加噪声且运动模糊的图像
ppt.subplot(223)
ppt.xlabel("motion & noisy blurred")
ppt.imshow(blurred)
# 图像恢复
result = wiener(blurred, PSF, 0.1 + 1e-3)
ppt.subplot(224)
ppt.xlabel("wiener deblurred")
ppt.imshow(result)
ppt.show()
```

结果





可以发现,仅有运动模糊,没有噪声时,是可以完美恢复的,但是当加入噪声后,即使考虑了噪声参数,也是有一定影响,但总体还可看清轮廓。

不足

这个实验我虽然是自己手工实现了维纳滤波,但是傅里叶变换我却是调用了numpy,其实,我前前后后花了很多时间来手工实现傅里叶变换,一维的变换可以实现,但是二维快速傅里叶变换直到最后仍有问题,最终只得放弃,改用numpy的傅里叶变换。下面是我手工实现傅里叶变换的过程和探索经历,记录下来后续反思:

首先我自己手写了一个一维的傅里叶变换

我比较了他和numpy里fft产生的结果,是一致的,然后我就在此基础上利用矩阵写了个二维傅里叶变换:

```
import cv2
import numpy as np
from matplotlib import pyplot as plt
#get the dft_matrix
def dft matrix(N):
    i,j = np.meshgrid(np.arange(N), np.arange(N))
    omega = np.exp(-2j*np.pi/N)
    w = np.power(omega,i*j)
    return w
def dft2d(image,flags):
    h,w = image.shape[:2]
    image shift = np.zeros((h,w),np.uint8)
    output = np.zeros((h,w),np.complex)
    # for x in xrange(h):
        for y in xrange(w):
            image\_shift[x,y] = image[x,y]*(-1)**(x+y)
    output = dft_matrix(h).dot(image).dot(dft_matrix(w))
    return output
```

但是生成的图像惨不忍睹。。。我就不放图了,复原的结果几乎都成了一条直线。

最后我选择参考numpy的源码,我几乎又把numpy重新实现了一遍,如下:

```
from PIL import Image
import matplotlib.pyplot as ppt
import numpy
from cmath import exp, pi

# Fourier Transforms

_fft_cache = {}

def cfftb(*args, **kwargs): # real signature unknown
```

```
pass
def cfftf(*args, **kwargs): # real signature unknown
def cffti(*args, **kwargs): # real signature unknown
#
# 一维傅里叶变换计算函数, 核心部分
def _raw_cal(x, n=None, axis=-1, init_function=cffti, work_function=cfftf, fft_cac
he=_fft_cache):
    x = numpy.asarray(x)
    if n is None:
        n = x.shape[axis]
    if n < 1:
        raise ValueError("Invalid number of FFT data points (%d" % n)
    try:
        wsave = fft cache.setdefault(n, []).pop()
    except (IndexError):
        wsave = init_function(n)
    if x.shape[axis] != n:
        s = list(x.shape)
        if s[axis] > n:
            index = [slice(None)]*len(s)
            index[axis] = slice(0, n)
            x = x[index]
        else:
            index = [slice(None)]*len(s)
            index[axis] = slice(0, s[axis])
            s[axis] = n
            z = numpy.zeros(s, x.dtype.char)
            z[index] = x
            x = z
    if axis != -1:
        x = numpy.swapaxes(x, axis, -1)
    r = work_function(x, wsave)
    if axis != -1:
        r = numpy.swapaxes(r, axis, -1)
    fft cache[n].append(wsave)
    return r
```

```
# 一维傅里叶变换调用
def fft(x, n=None, axis=-1, norm=None):
    x = numpy.asarray(x).astype(complex, copy=False)
    if n is None:
        n = x.shape[axis]
    output = _raw_cal(x, n, axis, cffti, cfftf, _fft_cache)
    if _unitary(norm):
        output *= 1 / numpy.sqrt(n)
    return output
def Reshape(x, s=None, axes=None, invreal=0):
    if s is None:
        shapeless = 1
        if axes is None:
           s = list(x.shape)
        else:
            s = numpy.take(x.shape, axes)
    else:
        shapeless = 0
    s = list(s)
    if axes is None:
        axes = list(range(-len(s), 0))
    if len(s) != len((axes)):
        raise ValueError("Shape and axes have different lengths.")
    if invreal and shapeless:
        s[-1] = (x.shape[axes[-1]]-1) * 2
    return s, axes
# 傅里叶变换预处理,调用一维的傅里叶变换
def _raw_fft(x, s=None, axes=None, function=fft, norm=None):
   x = numpy.asarray(x)
    s, axes = Reshape(x, s, axes)
    itl = list(range(len(axes)))
    itl.reverse()
    for ii in itl:
        x = function(x, n=s[ii], axis=axes[ii], norm=norm)
    return x
# 二维傅里叶变换驱动函数
def FFT2(x, s=None, axes=(-2, -1), norm=None):
    return _raw_fft(x, s, axes, fft, norm)
def _unitary(norm):
```

```
if norm not in (None, "ortho"):
       raise ValueError("Invalid norm value %s" % norm)
   return norm is not None
# 逆傅里叶变换
def ifft(x, n=None, axis=-1, norm=None):
    x = numpy.array(x, copy=True, dtype=complex)
    if n is None:
        n = x.shape[axis]
    unitary = _unitary(norm)
    output = _raw_cal(x, n, axis, cffti, cfftb, _fft_cache)
    return output * (1/numpy.sqrt(n) if unitary else n)
# 二维逆傅里叶变换驱动函数
def iFFT2(x, s=None, axes=(-2, -1), norm=None):
    return _raw_fft(x, s, ifft, norm)
def motion process(len, size):
    sx, sy = size
    PSF = numpy.zeros((sy, sx))
    PSF[int(sy / 2):int(sy / 2 + 1), int(sx / 2 - len / 2):int(sx / 2 + len / 2)] =
 1
    return PSF / PSF.sum()
def make_blurred(input, PSF, eps):
    input_fft = FFT2(input)
    PSF fft = FFT2(PSF) + eps
    blurred = iFFT2(input fft * PSF fft)
    blurred = numpy.abs(numpy.fft.fftshift(blurred))
    return blurred
def wiener(input, PSF, eps):
    input fft = FFT2(input)
    PSF fft = FFT2(PSF) + eps
    result = iFFT2(input_fft / PSF_fft)
    result = numpy.abs(numpy.fft.fftshift(result))
    return result
# main
image = Image.open('lena.jpg').convert('L')
ppt.figure(1)
ppt.xlabel("Original Image")
ppt.gray()
ppt.imshow(image)
```

```
ppt.figure(2)
ppt.gray()
data = numpy.asarray(image.getdata()).reshape(image.size)
PSF = motion_process(30, data.shape)
blurred = numpy.abs(make blurred(data, PSF, 1e-3))
ppt.subplot(221)
ppt.xlabel("Motion blurred")
ppt.imshow(blurred)
result = wiener(blurred, PSF, 1e-3)
ppt.subplot(222)
ppt.xlabel("wiener deblurred")
ppt.imshow(result)
blurred += 0.1 * blurred.std() * numpy.random.standard_normal(blurred.shape)
ppt.subplot(223)
ppt.xlabel("motion & noisy blurred")
ppt.imshow(blurred)
result = wiener(blurred, PSF, 0.1 + 1e-3)
ppt.subplot(224)
ppt.xlabel("wiener deblurred")
ppt.imshow(result)
ppt.show()
```

但是运行报错如下:

我google了这个错误,在网上找到了一些解决办法试验之后,至今都无法解决。本学期选了5门选修课程,很多考试在即,最后没有解决这个bug,是个不足。