计算机视觉第一次实验 实验报告

人工智能 92 陈睿阳 2173214280

一、滤波实验

- a) 二维 Gauss 模板的设计(给定方差生成滤波核); 图像的 Gauss 滤波; 在 Gauss 滤波中不同边界处理方法实验;
 - i. 首先讨论的是二维 Gauss 模板的设计,二维 Gauss 模板可以看成是符合正态分布(Gauss 分布)的二维矩阵,其中矩阵中的每一格元素值都满足下述公式:

$$f(i,j) = \frac{1}{2\pi\delta^2} e^{-\frac{(i-mid)^2 + (j-mid)^2}{2\delta^2}}$$
(1)

注意到上式中只有 δ 是未知量,所以只要我们给定 δ ,矩阵中元素值就会迎刃而解。得到的符合正态分布的二维矩阵就是我们需要的滤波核。

ii. 图像的 Gauss 滤波顾名思义,就是利用 Gauss 模板作为滤波核 对图像进行滤波操作。滤波操作的细节在此不多赘述,需要考 虑的是对于边界情况如何进行滤波:

边界可以分为以下几种处理方法:

- 1. 固定值填充
- 2. 镜像对称
- 3. 复制边界
- 4. 重复复制内容

实验结果见图 1:

该实验的结果是显而易见的: Gauss 滤波成功的减少了噪点。但与此同时也模糊了图像,模糊的程度随δ的改变而改变。



图 1 不同边界条件下 Gauss 滤波的效果

- b) Gauss 核与 Gauss 核的卷积实验;利用两个相同方差的一维行列 Gauss 核卷积生成二维 Gauss 核,利用一维行列 Gauss 对图像进行滤波;不同方差 Gauss 核之差对图像进行滤波;
 - i. Gauss 核有一个很重要的性质,这个性质来自于卷积的性质: 一个二维 Gauss 核可写成两个一维 Gauss 核的卷积,而:

$$f * x = (g * h) * x = g * (h * x)$$
 (2)

由卷积的交换律可知,可以把一个 Gauss 核拆成行向量与列向量分别于图像进行卷积,这带来了一个好处:便于并行计算,并由此衍生出了一个算法——分离滤波。

ii. 不同方差 Gauss 核之差会形成一个正负相交的 Gauss 核,其形式类似于甜甜圈,有凸起有凹陷,这样的 Gauss 核滤波效果是会凸显边界,可以用作锐化。

实验结果见图 2, 二维向量滤波等效于先行向量再列向量。







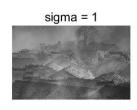


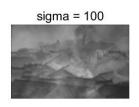


图 2 Gauss 核与 Gauss 核的卷积实验

- c) 利用两个 Gauss 核设计图像锐化滤波器核;
 - i. 设计图像锐化器核其实很简单,只需要先将图像模糊,用原图像减去模糊后的图像,得到的就是图像的一些突出的边缘,将 图像的边缘加在原图像上,就得到了锐化的效果。
 - ii. 使用两个 Gauss 核设计可以使第一个 Gauss 核做去噪的效果,第二个 Gauss 核做第一个基础上的锐化。在图 3 中取了 δ =1 做第一次的滤波, δ =100 做第二次的锐化,并将锐化效果与不同方差 Gauss 核相减的滤波效果进行对比。







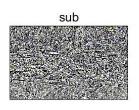






图 3 锐化效果对比图

d) 图像的双边滤波实验;

i. 双边滤波与 Gauss 滤波不同的地方在于双边滤波同时也考虑了 值域的影响,即矩阵中元素除了与距中间点的距离有关,还和 对应像素的颜色值有关,其公式可以表示如下:

$$f(x,y) = g(x,y) * h(x,y)$$
(3)

$$g(x,y) = \frac{1}{2\pi\delta^2} e^{-\frac{(x-mid)^2 + (y-mid)^2}{2\delta^2}}$$
(4)

$$h(x,y) = \frac{1}{2\pi\delta_2^2} e^{-\frac{|v(x,y) - v(mid,mid)|^2}{2\delta_2^2}}$$
 (5)

- ii. 双边滤波与 Gauss 滤波最大的区别在于双边滤波会保留图片的 边缘,这得益于上面的 h(x,y)项。 总结一下,双边滤波是在 空域与值域的双维度滤波,滤波效果好坏取决于 δ 与 δ_2 的选取,如何选取两者的值是一个值得思考的问题。
- iii. 双边滤波的实验结果如图 4 所示,可以观察到,双边滤波对图 像边缘有很好的保护效果。



gauss filter



图 4 双边滤波结果

e) 图像的 Fourier 变换实验,显示幅度谱与相位谱;利用 Gauss 滤波

器进行图像的频率域滤波。

i. 首先要谈一下 Fourier 变换,Fourier 变换的公式如下:

$$\hat{f}(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x)e^{-tx} dx, \qquad (6)$$

其作用为将卷积运算变成容易计算的乘积运算,这在后续的计 算中将会有体现。

Fourier 变换同时可以将一个周期函数写成若干个基底函数相加的形式,在复数域三角展开:

$$f(x) = a_0 + \sum_{n=1}^{\infty} \left(a_n \cos \frac{n\pi x}{L} + b_n \sin \frac{n\pi x}{L} \right)$$

Fourier 变换的低频部分对应的是大的较粗的结构,而高频部分对应的是图像的精细结构。

$$F(k,l) = |F(k,l)| \exp(i\varphi(k,l))$$

我们同时可以将傅里叶变换写成,前面的带有模项的对应着幅度谱,后面的 $\varphi(k,l)$ 对应着幅角,也就是相位谱。

ii. 傅里叶变换实验的结果如下:

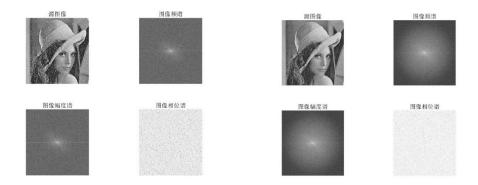


图 5 左为原图像的变换效果 右为高斯滤波后的变换效果

iii. 很显然,在滤去高频波之后,图像幅度谱与相位谱的数值分布 发生了改变,幅度谱变得更为向中心集中,体现的是低频波所 占的比例增加,理论与结果相符合。