

图像处理中的数学方法 hw1

一、作业内容 1

梯度的离散逼近:

$$\left. \frac{\partial u}{\partial x} \right|_{i,j} \approx \lambda \frac{v_{i+1,j} - v_{i-1,j}}{2h} + \frac{1-\lambda}{2} \left(\frac{v_{i+1,j+1} - v_{i-1,j+1}}{2h} + \frac{v_{i+1,j-1} - v_{i-1,j-1}}{2h} \right) \quad (1)$$

左图中计算得 $\nabla v = (1/2, 0)$, $\|\nabla u\|_2 = \frac{1}{2}$

右图中计算得 $\nabla v = ((1+\lambda)/4, (1+\lambda)/4)$, $\|\nabla u\|_2 = \frac{1+\lambda}{4}\sqrt{2}$

左右两边相等时 $\lambda = \sqrt{2} - 1$

Laplace 的离散逼近

$$\begin{aligned} \Delta v|_{i,j} \approx & \lambda \frac{v_{i+1,j} + v_{i-1,j} + v_{i,j+1} + v_{i,j-1} - 4v_{i,j}}{h^2} + \\ & (1-\lambda) \left(\frac{v_{i+1,j+1} + v_{i-1,j+1} + v_{i+1,j-1} + v_{i-1,j-1} - 4v_{i,j}}{2h^2} \right) \end{aligned} \quad (2)$$

左图中计算得 $\Delta v = 1$

右图中计算得 $\Delta v = \frac{1+3\lambda}{2}$

左右两边相等时 $\lambda = \frac{1}{3}$

二、作业内容 2

2.1 问题描述

用以下模型对图片进行去噪去模糊

$$\hat{u} = \operatorname{argmin}_u \lambda \int |\nabla u| dx + \frac{1}{2} \int (\mathcal{A}u - f)^2 dx \quad (3)$$

其中 f 是待去噪去模糊的图片, u 是优化变量, 得到的最优解 \hat{u} 为处理结果. \mathcal{A} 是以 k 为卷积核的卷积算子:

求解方法: 对 (3) 式采用 Alternative Direction Minimization of Multipliers (ADMM) 算法

$$\mathcal{A}u = k * u \quad (4)$$

2.2 求解方法

注: 以下离散均选取循环边值条件, 步长 $h=1$

先将原问题离散:

TV 的离散:

$$\int |\nabla u| dx = \sum_{i,j=1}^N |\nabla u|_{i,j} \quad (5)$$

其中梯度的离散

$$\nabla u|_{i,j} \approx (u_{i+1,j} - u_{i,j}, u_{i,j+1} - u_{i,j}) \quad (6)$$

$$\int (\mathcal{A}u - f)^2 dx = \sum_{i,j=1}^N |\mathcal{A}u|_{i,j} - f|_{i,j}|^2 \quad (7)$$

再将 $u_{i,j} \quad i, j = 1, 2, \dots, N$ 向量化为一个 $N^2 \times 1$ 的向量, 对应的也将 f 向量化

设将差分梯度算子 $\nabla u = (W_1 u, W_2 u)$ 其中 W_1, W_2 是 $N^2 \times N^2$ 矩阵, 卷积算子 \mathcal{A} 对应于将 $N^2 \times N^2$ 矩阵 A 左乘 u 即得:

$$\int |\nabla u| dx = |Wu|_{tv} \quad \int (\mathcal{A}u - f)^2 dx = |Au - f|_2 \quad (8)$$

则原问题转化为:

$$\hat{u} = \operatorname{argmin}_u \lambda |Wu|_{tv} + \frac{1}{2} (\mathcal{A}u - f)^2 \quad (9)$$

再对离散问题采用 Alternative Direction Minimization of Multipliers (ADMM) 算法:

选取初值 d_0, b_0 , 参数 μ, δ , 每步迭代

$$\begin{aligned} u_{k+1} &= (A^T A + \mu W^T W)^{-1} (A^T f + \mu W^T (d_k) - b_k) \\ d_{k+1} &= P_{\lambda/\mu} (W u_{k+1} + b_k) \quad P_{\lambda} v = \frac{v}{|v|} \max\{|v| - \lambda, 0\} \\ b_{k+1} &= b_k + \delta (W u_{k+1} - d_{k+1}) \end{aligned} \quad (10)$$

而令

$$D = \begin{bmatrix} -1 & 0 & \cdots & 0 & 1 \\ 1 & -1 & \cdots & 0 & 0 \\ & 1 & \ddots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & & -1 & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & -1 \end{bmatrix} \quad (11)$$

则 $W_1 = D \otimes I, W_2 = I \otimes D$

2.2.1 迭代方法

2.2.2 共轭梯度法

2.2.3 快速 **Fourier** 变换

2.3 边值条件

2.3.1 循环卷积条件

2.4 实验结果

2.5 结果分析