基于 BSSMF 矩阵分解的图像降噪方法

王伟钊 2025 年 3 月 28 日

摘要

目录

1	绪论														1								
	1.1	问题描述														2							
	1.2	国内外降噪算法研究现状													3								
		1.2.1	基于	F传织	充滤	波岩	器的	方法	去														3
		1.2.2		于小沙																			3
		1.2.3	基于	F深月	度学	习自	勺方	法		•													3
2	相关	长工作														3							
3	实验	设计														3							
4	实验	验结果与分析													3								
5	结论																						3
\mathbf{A}	App	endix																					3

1 绪论

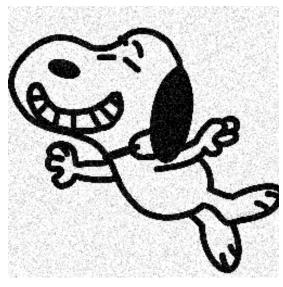
随着信息时代的快速发展,数字图像处理技术在各个领域得到了广泛的应用。然而,由于图像采集设备的限制,图像中常常会受到各种形式的噪声干扰。图像降噪是图像处理中的一个重要问题,其目的是去除图像中的噪声,使图像更加清晰,便于后续的图像分析和处理。图像降噪技术在医学图像处理、卫星图像处理、安防监控等领域有着广泛的应用。

1.1问题描述

在数学上,图像降噪问题可以用如下数学表达式描述[2]:

$$A(i,j) = A_0(i,j) + N(i,j)$$
(1)

其中 A(i,j) 是观测到的图像, $A_0(i,j)$ 是原始图像, N(i,j) 是噪声。噪声 N(i,j) 可以 是各种形式的,图1展示的是最常见的两种噪声:高斯白噪声和椒盐噪声。





(a) 高斯白噪声, μ =0, σ^2 =30

(b) 椒盐噪声

图 1: 高斯白噪声和椒盐噪声

本文主要关注高斯白噪声的降噪问题。高斯白噪声是一种均值为0,方差为 σ^2 的 高斯分布, 其概率密度函数为:

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} \tag{2}$$

其中 μ 是均值, σ 是标准差。由于大部分的白噪声均值为 0, 因此估计 σ 成为了图像 降噪中的一个关键步骤,因为它直接影响降噪算法的性能。准确估计噪声水平可以帮助 选择合适的降噪参数,从而在保留图像细节和去除噪声之间取得平衡。如果 σ 估计不 准确,可能会导致过度平滑(损失细节)或降噪不足(残留噪声)[3]。为此, K. Rank 等人 [1] 使用绝对中位差 (MAD) 方法进行估计, Fabrizio Russo 等人 [4] 在 2003 年提 出了一种基于新型滤波器对标准差 σ 进行估计的方法。Liu 等人在 2013 年提出了基于 SVD 的方法 [2] 进行估计。有了准确的噪声估计,我们就可以选择合适的降噪算法对图 像进行降噪。

- 1.2 国内外降噪算法研究现状
- 1.2.1 基于传统滤波器的方法
- 1.2.2 基于小波变换的方法
- 1.2.3 基于深度学习的方法
- 2 相关工作
- 3 实验设计
- 4 实验结果与分析
- 5 结论

参考文献

- [1] David L Donoho and Iain M Johnstone. Ideal spatial adaptation by wavelet shrinkage. Biometrika, 81(3):425–455, 09 1994.
- [2] Wei Liu and Weisi Lin. Additive white gaussian noise level estimation in svd domain for images. *IEEE Transactions on Image Processing*, 22(3):872–883, 2013.
- [3] K. Rank, M. Lendl, and R. Unbehauen. Estimation of image noise variance. *IEE Proceedings Vision, Image and Signal Processing*, 146:80–84, 1999.
- [4] F. Russo. A method for estimation and filtering of gaussian noise in images. *IEEE Transactions on Instrumentation and Measurement*, 52(4):1148–1154, 2003.

A Appendix

Include additional material, derivations, or data that support your paper but are not essential to the main text.