

基于潜在扩散模型的虚拟视点生成

Virtual viewpoint generation based on latent diffusion model

汇报人: 方佳璇





- 01 选题背景及意义
- 02 研究内容与思路
- 03 研究方法与实验
- 04 研究总结与展望



01

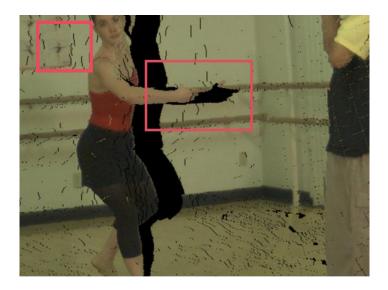
选题背景及意义

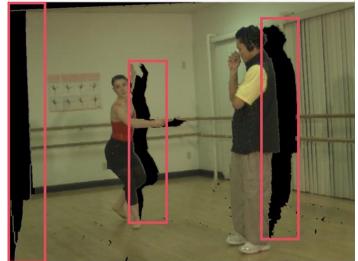
RESEARCH BACKGROUND AND SIGNIFICANCED



选题背景及意义

RESEARCH BACKGROUND AND SIGNIFICANCED



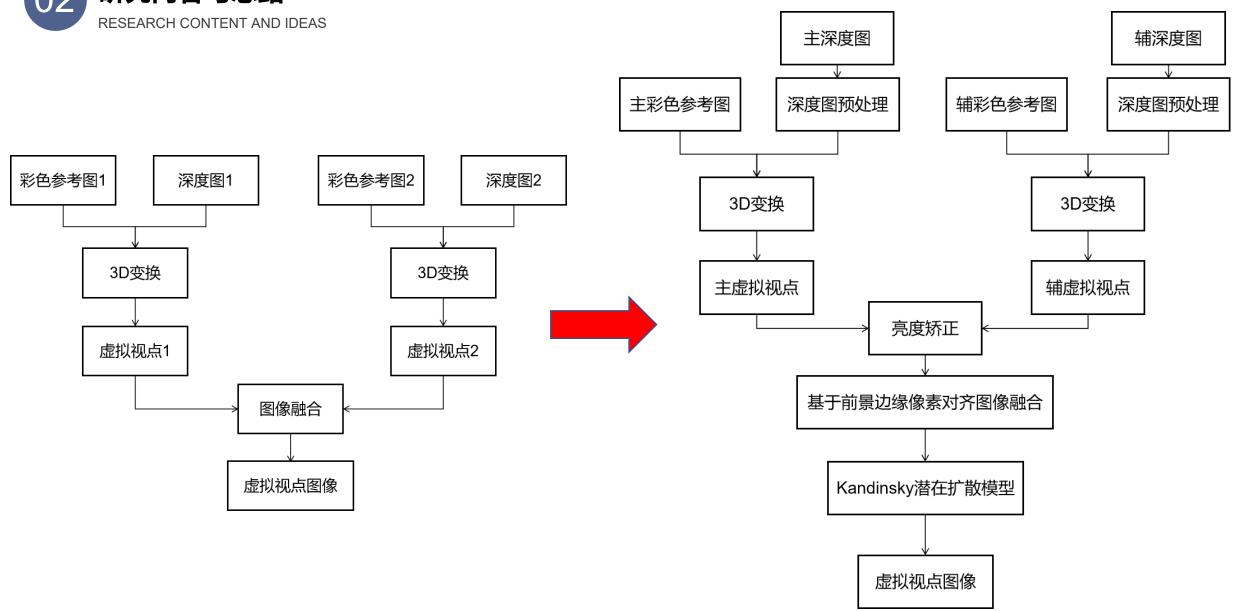


自由视点视频是一种可交互视频播放模式,用户可以选择视频播放位置和角度。为实现这种效果需要采集视频场景中大量的视点信息,这会导致成本过高。因此,自由视点视频可采用基于深度图绘制(Depth Image Based Rendering, DIBR)来减少视点信息的采集。但是,通过DIBR技术从已知视点合成新视点时会出现裂缝、伪影、空洞等问题,导致虚拟视点图像质量不佳,造成用户体验质量下降。因此,本课题针对基于深度图绘制中存在问题展开研究,旨在提升虚拟视点质量。



(02) 研究内容与思路

RESEARCH CONTENT AND IDEAS





(D) 研究方法与实验

RESEARCH METHODS AND EXPERIMENTS

1、深度图预处理

OSTU阈值算法根据图像的灰度分布确定一个最优的阈值,将图像分为前景和背景两部分。将深度图作为输入图像,通过OSTU阈值算法计算出一个最佳的阈值*T。T*的阈值公式如下所示

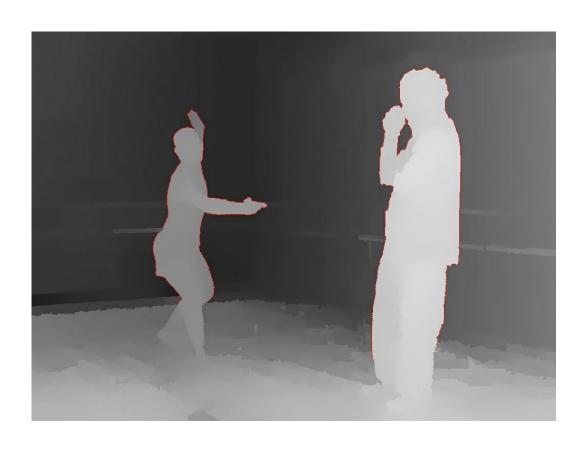
$$T = \operatorname{Ostu}(P(x, y)) - C$$

在确定了阈值T后,计算膨胀后的深度图与原始深度图之间的差值,通过比较深度值差与阈值T的大小,即可求出前景边缘像素。

$$E(x,y) = \begin{cases} 1 & p(x,y) \oplus k - p(x,y) > T \\ 0 & p(x,y) \oplus k - p(x,y) \le T \end{cases}$$
$$k = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

对于每个前景边缘像素,查找其四邻域像素的深度值,并将最大的深度值赋予给前景边缘像素以实现深度矫正。

$$E_{final}(x,y) = \begin{cases} \operatorname{Max}(F(p(x,y))) & E(x,y) = 1\\ p(x,y) & E(x,y) = 0 \end{cases}$$



1、深度图预处理

矫正前 矫正后 第0帧 第33帧 第85帧 第45帧 第83帧 第99帧

2、亮度矫正

在Lab颜色空间中,分别分离出两个虚拟视点图像的L、a和b通道。然后找出每个通道中的有效像素,即非空洞区域,计算有效像素的数量和每个通道的平均值

$$\overline{L} = \frac{1}{N} \sum L(x, y) \quad (x, y) \subseteq A$$

根据两个虚拟视点图像各通道的平均值, 计算出每个通道的整体平均值

$$\overline{L}_{m,a} = \frac{\overline{L}_m + \overline{L}_a}{2}$$

然后,对于每个虚拟视点图像的有效像素,根据整体的平均值和该图像通道的平均值的比例关系,对该像素的通道值进行调整

$$\overline{L}_{correct-m} = \frac{\overline{L}_{m,a}}{\overline{L}_{m}} L_{m}(x, y), \quad (x, y) \subseteq A$$

2、亮度矫正

亮度矫正前 亮度矫正后 第0帧 第16帧 第85帧 第99帧 第69帧

3、基于前景边缘对齐的视图融合方法

由深度图处理可得到前景边缘掩模图,标记为1。然后对两个虚拟视点图像的深度图进行对齐。通过计算两个深度图的前景边缘,使用估计误差找到最佳的位移量,使得两个深度图的前景边缘尽可能地对齐。误差公式如下

$$E = \sum_{i=0}^{r-1} \sum_{j=0}^{c-1} |p_i(x, y) - p_{move}(x, y)|$$

在完成深度图和彩色图像的对齐后,采用一种简单的视图融合策略。如下所示

$$p(x,y) = \begin{cases} p_a(x,y) & p_m(x,y) = 0 \\ p_m(x,y) & p_m(x,y) \neq 0 \\ 0 & p_m(x,y) = 0 & p_a(x,y) = 0 \end{cases}$$

改进前















3、基于前景边缘对齐的视图融合方法

第49帧







第69帧







第85帧







第96帧







(a)双向DIBR

(b)改进后的双向DIBR

(c)原图

3、基于前景边缘对齐的视图融合方法

第33帧















第83帧







第92帧





(a)双向DIBR

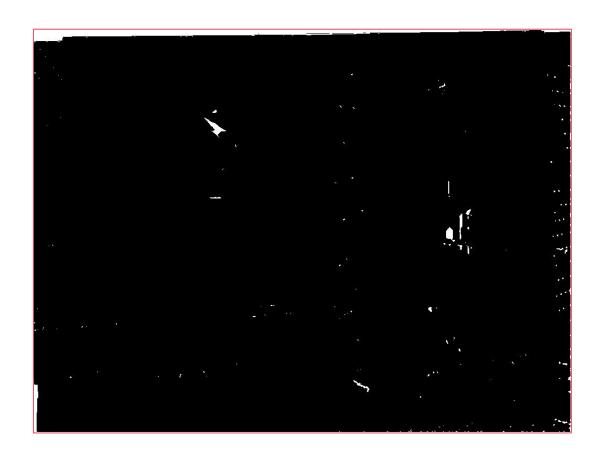
(b)改进后的双向DIBR

(c)原图

4、基于Kandinsky潜在扩散模型的空洞填充

例:

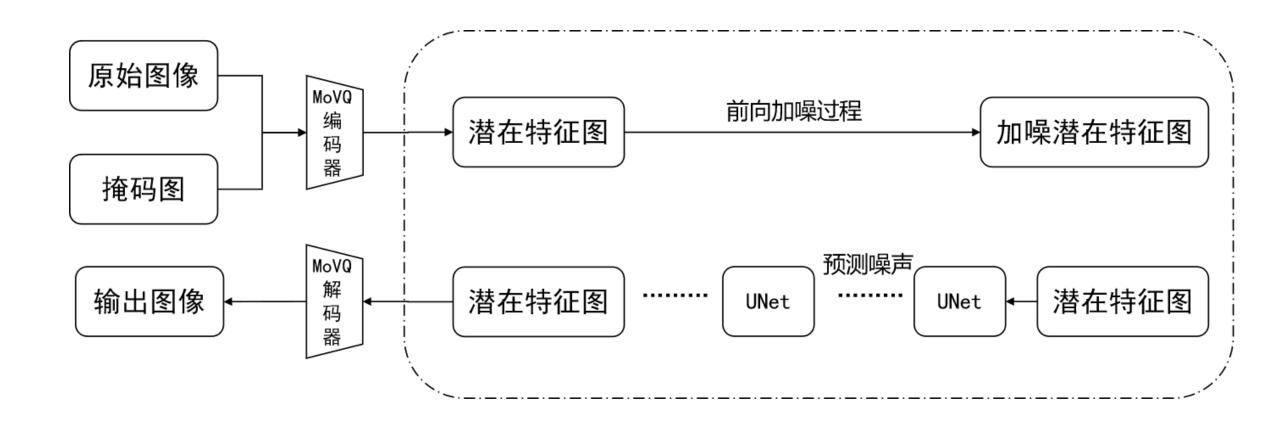




合成后的虚拟视图

掩码图

4、基于Kandinsky潜在扩散模型的空洞填充



4、基于潜在扩散模型的空洞填充

(a) 芭蕾修复图像























(c) 街舞修复图像















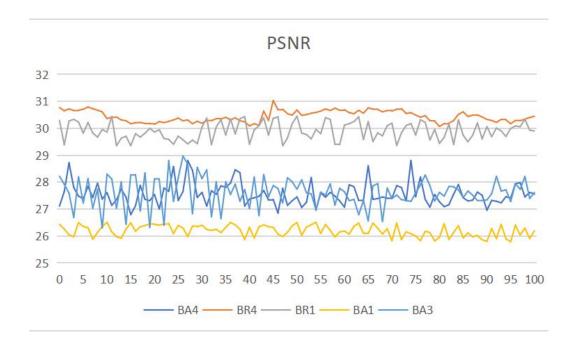


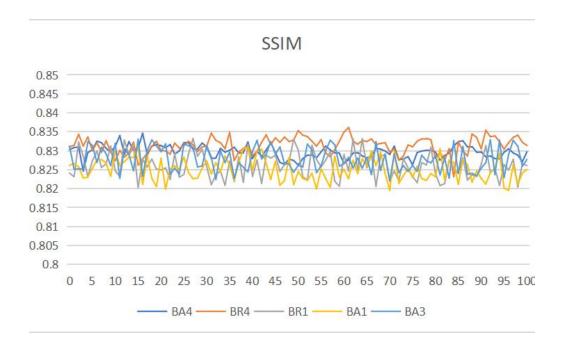






4、基于潜在扩散模型的空洞填充







(04) 研究总结与展望

RESEARCH SUMMARY AND PROSPECTS

- (1) 运用OSTU阈值分割以及形态学处理来提取前景边缘像素,并且对前景边缘像素进行深度矫正,让虚拟视点图像在边缘区域有更好的结构连续性以及深度一致性,减少伪影的出现。
- (2) 针对主虚拟视图和辅虚拟视图亮度差异导致融合不自然的问题,本文采用了一种基于Lab颜色空间的亮度矫正,依靠对虚拟视点图像亮度通道的处理,提高了合成图像在视觉上的亮度一致性,有效缓解了交界处的突变问题。
- (3) 在图像融合方面,本文设计了一种基于前景边缘像素对齐的双向DIBR技术,借助计算前景边缘像素位置的差异值,预测最优像素偏移量以实现图像对齐,在避免结构冲突的保留了前景纹理的清晰度和完整性。
- (4) 在剩余空洞的修复部分,本文使用Kandinsky潜在扩散模型用于空洞填充任务,凭借生成虚拟视图的空洞掩模图并结合潜在扩散模型,实现了对复杂结构和纹理细节的修复。



1、拓展用于时序连续帧的视点生成任务

在实际的FVV系统中,连续多帧生成的时间一致性对视觉连贯性至关重要。目前已有此类研究,后续研究可继续改进时间维度建模方法,从而增强生成视图间的帧间一致性。



2、增强模型对复杂场景的适应能力

本文所使用的数据集场景相对理想,未来可以将模型部署到更复杂的真实场景中,测试其对动态物体、非刚体变形、光照变化等复杂条件下的鲁棒性表现。



感谢烦听