一. 基于传统多视图重建(MVS)

1. 数据采集图像预处理

要求拍摄时尽量保持口腔内静止,确保从多个角度获得牙齿区域的高分辨率图片,同时保证图像之间有较高的重叠度。

图片中除了牙齿外还包含舌头和口腔壁,可考虑利用图像分割(比如牙齿分割模型(如基于 Mask R-CNN 或 U-Net)提取牙齿区域)或手动标注,将主要目标提取出来,以提高重建精度。

2. 多视图点云重建

该阶段主要是点云的稀疏重建和稠密重建。包括稀疏重建和稠密重建两个过程,利用例如使用【COLMAP或者(OpenMVG/OpenMVS)或者 Meshroom】进行多视图重建。

Colmap: 网格生成内置,纹理映射需外部工具辅助。如 Meshlab、Blender)进行纹理烘焙,利用重建的相机参数和图像数据赋予网格颜色。

OpenMVS 内置完整流程(稠密重建→网格生成→纹理映射),无需外部工具。 Meshroom:全流程内置,无需额外软件

3. 网格生成与纹理映射

将稠密点云转换为三角网格,并映射彩色纹理,生成闭口状态下的 3D 模型.可使用 open 3D 开源库(适合算法开发)或者 PyMeshlab、Blender 等实现。也可以将点云导出到专门的软件(如 CloudCompare)中进行后续处理。

工具	定位	核心优势	典型用户
PyMeshlab	Meshlab 的编	自动化网格处理,集成到三	开发者、科研人
	程接口	维重建 pipeline	员
Blender	全能型 3D 创	建模、纹理、渲染、动画全	设计师、艺术家、
	作平台	流程,可视化效果强	影视工作者

4. 上颌与下颌分割

利用解剖学特征或者基于图像分割结果对 3D 模型进行上颌和下颌分割。

注: 传统的多视图 3D 重建方法是要求目标物体同种状态下的多视角图像,图像之间需要有较高的重叠度,通常建议重叠度在 60% - 80% ,且对于口腔这种需要精细重建的场景,分辨率越高越好,例如 2000×2000 像素甚至更高。目前现有的图片是多种状态下下的一组图片,不满足要求,且分辨率也较低。)

二. 基于深度学习的口腔 3D 重建

文献: TeethDreamer: 3D Teeth Reconstruction from Five Intra-oral Photographs/2024, 发表于医学图像项会 MICCAI

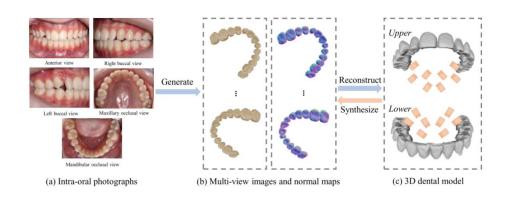
主要内容:给定一组口腔内照片(5张),重建上下牙齿的高质量3D模型,重建框架有两个阶段。在第一阶段,训练扩散模型以生成多视图一致的图像和法线图,以及3D感知特征注意模块以强制多视图一致性。然后在第二阶段,给定生成的多视图图像和法线图,通过几何感知神经隐式表面优化重建3D牙齿。广泛的实验证明了当前技术的优势,并提供了远程监控正畸治疗的潜力。

文章的主要内容:

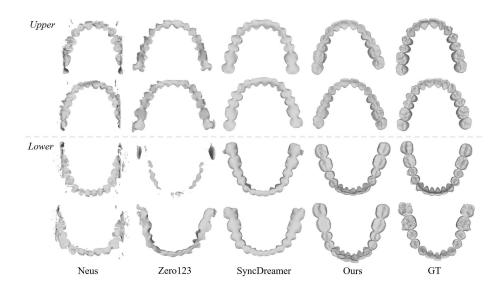
给定一组口内照片,我们的目标是重建高质量的上下牙齿 3D 模型。我们的重建框架分为两个阶段。

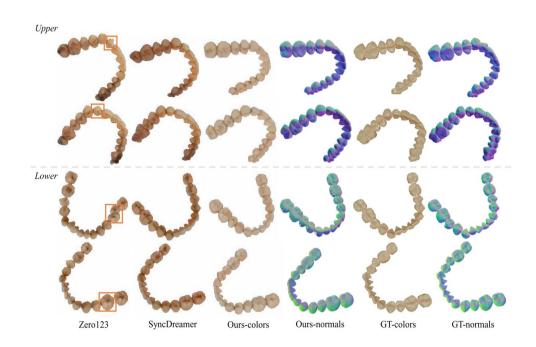
在第一阶段,我们训练一个扩散模型(见第 2.1 节)以生成多视图一致性图像和法线图,并训练一个 3D 感知特征注意模块来增强多视图一致性(见第 2.2 节)。然后在第二阶段,

基于生成的多视图图像和法线图,我们通过几何感知的神经隐式表面优化重建 3D 牙齿(见第 2.3 节)。图 2 展示了所提方法的概览。



下面是展示的本模型和其他模型以及高精度获取的真实模型(GT)比较图





- Neus: 仅利用分割图像直接重建 3D 牙齿,存在数据稀疏及姿态不确定性问题;
- Zero123: 基于扩散模型从单一输入生成新视角图像,但生成视角间缺乏一致性;
- SyncDreamer: 在重建整体形状上表现较好,但细节恢复不足。

Ours 是本实验的结果, Neus, Zero123, SyncDreamer 是一些进行对比实验的模型, GT 是专业口腔扫描仪得到的 3D 模型, ours-colors 颜色逼真度, ours-normals 是几何准确性

注:需要考虑的点,论文中提到需要用到一个预训练的扩散模型来增强图像视角,

这个扩散模型是基于作者自己提供的 3200 个案例来训练的扩散模型,每个案例包括五张口腔内照片和一个口腔内扫描模型配对,由于作者训练数据来自特定的口腔扫描和渲染流程,我们的新数据可能在纹理、颜色和噪声方面有所不同,模型生成结果可能会出现细节不一致或者风格偏差。直接使用作者的预训练的模型可能效果不理想,需要进行微调。

其次,仅能实现分别重建上牙和下牙的独立 3D 模型,不能实现闭口模型。并且从结果图上来看效果虽然优于其他模型但是和 CT 或者激光扫描的效果还是有差距的。