HOOD-notes

刘宇宸

2023年9月20日

1 HOOD 内容总结

作者们使用了图神经网络,将服装转化为具有不同等级节点的图来进行处理: 节点与最邻近的身体节点间、节点与相邻结点间、节点与相邻同级节点间分别有边进行连接。

每次躯体动作发生改变时,使用多层感知 机,利用最底层节点特征更新所有层的边的特 征,然后利用边的特征更新所有节点的特征。分 层级的节点使得可以在不同的层级间分别同时 传递信息,提升了性能。

多层感知机学习每条边所对应的节点间非 线性关系。在每次更新信息时,只保留与当前处 理部分相连的与身体节点相连的边,排除了无关 人体节点边的干扰。

采用了基于物理的损失函数,使得神经网络 进行更贴近实际情况的模拟,提升了对未知服 装、动作、拓扑的模拟能力。

使用了基于观众比较反馈的感性测评方式, 得出优于先前基于深度学习的最优方法和接近 物理渲染方法的结论。

2 HOOD 同期相关工作

在CVPR2023,WACV2023,NeurIPS2022和arxi可能的方向: 找到了一些其他基于深度学习方法的服装模拟 工作:

• 近期的基于深度学习方法的服装

模拟普遍采用了物理相关的技术,如HOOD使用了基于物理的损失函数,来自CVPR2023的GenSim将物理信息和服装节点及边相关联;

• 对服装的建模方法和设计网络的形式多样化:来自WACV2023的GarSim将服装建模为粒子并基于织物学习并感知变形;来自NeurIPS2022的ULNeF采用神经场的方法建模人体和服装,arxiv上的ISP沿用了此方法进行多层服装的建模及模拟;此刻在arxiv上,在投ICML2023的BSMS-GNN提出了一种同样基于GNN的方法,还没读明白;

3 HOOD 可能的改进方向

在文中提到的方向:

- 1. 解决服装与服装间交互的处理问题;
- 2. 处理高速运动时的服装形变;
- 3. 处理有严重自交的身体上的服装。

在参考相关论文或经过头脑风暴后找到的 %的方向:

1. 优化神经网络的结构,如BSMS-GNN,可能参考图神经网络相关的工作,如GraphUnets等;

- 2. 进一步阅读Example-based elastic materials等论文,了解服装模拟在基于物理的图形学领域的信息,从此角度改进HOOD的方法:
- 3. 注意到在服装的惯性模拟上,HOOD与被用 来作为参考的ARCSIM尚有明显的差距,可 以从此角度改进HOOD;
- 4. 以观众观感为基准的感性测评方式容易出现 较大的误差,或许可以找到一种更好的评测 服装模拟器的方案;
- 5. 可以尝试采用上月新发布的ClotheNet数据 集,可能会有更好的训练结果,或者其他与 数据集相关的改进。

4 下一阶段计划

- 1. 开始阅读HOOD的代码,进一步了解其底层 原理,可能需要更进一步的神经网络知识:
- 2. 钻研aitviewer或者其他可以展示服装模拟结果的软件,HOOD采用的aitviewer在我的电脑上似乎无法正常工作,正在搜索解决方案,看到渲染结果后可能能找到其他值得改进的地方:
- 3. 继续先前在数学、深度学习和图形学的学习,或许能收获更多启发;
- 4. 了解更多的科研工具,改进目前pdf.ai粗 读+zotero精 读+vscode编 写 及 查 阅 代码+wsl2运行代码的工作流程。