BrepGen

论文: 《BrepGen: A B-rep Generative Diffusion Model with Structured Latent Geometry》

地址: https://arxiv.org/abs/2401.15563

年份: SIGGRAPH 2024

Introduction

任务: CAD 模型生成

技术贡献:

(1) 使用树形结构来编码 CAD 模型,利用扩散模型对树节点去噪以生成 CAD 模型

Method

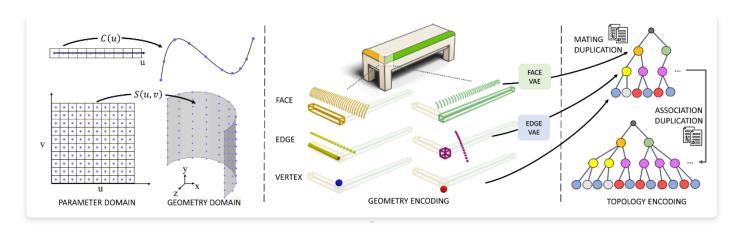
Structured Latent Geometry

使用 B-rep 表示的 CAD 模型包含三个层级:面、边和点,因此适合用树形结构来表示模型,例如面节点的子节点为边节点,边节点的子节点为顶点节点。在一个节点中,需要包含的信息有全局的位置信息和局部的形状信息。下面分别介绍三种节点中包含的信息。

- 面:每个面都是参数化曲面 $S(u,v):\mathbb{R}^2\to\mathbb{R}^3$,将 UV 坐标映射为 3D 坐标。我们将在曲面上采样的一系列点作为这个面的形状特征 F_s ,具体做法参照 UV-Net,记 $[u_{\min},u_{\max}] imes[v_{\min},v_{\max}]$ 为 UV 轴的 2D 包围盒,将围成的区域划分为 $N\times N$ 的网格,令网格步长为 $\delta_u=\frac{u_{\max}-u_{\min}}{N},\delta_v=\frac{v_{\max}-v_{\min}}{N}$,采样得到的点作为曲面的特征 $F_s\in\mathbb{R}^{N\times N\times 3}$ 。同时采用 VAE,将 F_s 压缩为 F_z 。对于位置特征,就是包围这些点的包围盒的左下角和右上角坐标 $F_p=[x_1,y_1,z_1,x_2,y_2,z_2]$,节点的特征的两者组成 $F=[F_p,F_z]$ 。
- 边:与面同理,沿 U 轴采样一系列点作为形状特征 E_s ,包围盒坐标作为位置参数 E_p ,也采用 VAE 压缩。 $E=\lceil E_p,E_z \rceil$
- 顶点: 只需要考虑顶点坐标 V=(x,y,z)

节点中包含的特征信息编码了模型的几何特征,拓扑特征则由节点的连接关系编码。通过 2 种节点复制 策略使得 B-rep 的拓扑信息变为树形结构。

- Mating Duplication:通常两个面会有共同的一条边,两条边会有共同的一个顶点,因此这些共享的元素需要进行复制,使得其所属的父节点都有一份关于其的信息,具体就通过复制来实现。
- Association Duplication:由于每个模型面的数量以及每个面的边数量通常不是固定的,变化的节点数量不利于建模。因此设置了一个最大的节点数量,小于这个数量时则选择一些节点进行复制填充,以达到最大数量。通过删除重复的节点即可还原。



Shape Geometry VAE

根据之前描述的,会使用 2 个不同的 VAE 将 F_s, E_s 压缩为 F_z, E_z ,分别通过 2D 卷积和 1D 卷积实现。设置 N=32,下采样系数为 8,因此最终 $F_z\in\mathbb{R}^{4\times4\times3}, E_z\in\mathbb{R}^{4\times3}$,为了减少计算量,边的 2个顶点也会与 E_z 拼接到一起,因此 $E_{zv}\in\mathbb{R}^{4\times3+6}$ 。

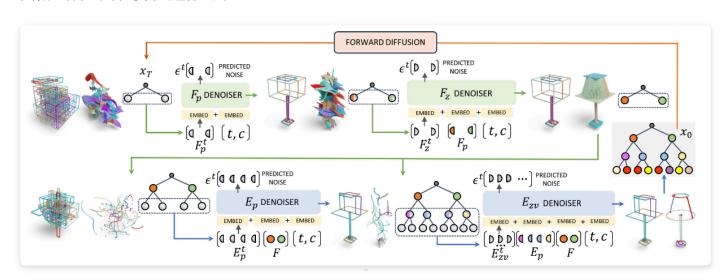
Latent Diffusion Module

Diffusion Process

参照 DDPM,对树节点特征 x_0 加噪共 T 步。

Sequential Denoising

采用自顶向下的方式进行去噪,先对面进行去噪,然后将生成的面作为条件对边进行去噪,最后将生成的面和边作为条件对顶点进行去噪。



去噪过程如上图所示,先对位置特征去噪,然后会将位置特征和面的特征 (以边的去噪为例) 作为信息注入,这里信息的注入不使用 cross-attention,而是采用直接相加的方式。

B-rep Post-Processing

这里的后处理只讲了如何对树中的节点做去重,没有将如何将树结构恢复成 B-rep 的模型。节点重复的检测取决于包围盒和采样点的相似性,只要小于一定阈值则认为是重复的节点。

Experiments

数据集: DeepCAD, Furniture B-rep

评估指标:基于分布的 COV, MMD, JSD; 基于 CAD 的 Novel, Unique, Valid