|  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- |
|  | **分类号** |  | **密级** |  | |
|  |  |  |  |  | |
|  | | | | | |
| **重庆邮电大学研究生学位论文**  **中期考核报告** | | | | | |
|  | | | | | |
|  | **中文题目** | **面向车载嵌入式设备的** | | |  |
|  | **智能语音对话方法研究** | | |
| **英文题目** | **Intelligent Voice Dialogue Method** | | |
|  | **for Vehicle Embedded Device** | | |
| **学 号** | **S200303078** | | |
| **姓 名** | **黄子恒** | | |
| **学位层次** | **硕士研究生** | | |
| **学位类别** | **工学硕士** | | |
| **学科专业** | **控制科学与工程** | | |
| **研究方向** | **深度学习理论及其应用** | | |
| **指导教师** | **李鹏华 教授** | | |
| **完成日期** | **2023年2月20日** | | |
|  | | | |

|  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| **一、研究生简况** | | | | | | | | | | | | | | | | |
| 姓名 | 黄子恒 | | | 性别 | 男 | | | 年龄 | | 24 | | 专业类型 | | 学术型 | | |
| 导师  /副导师或联系人 | | | | 李鹏华 | | | | 所在团队名称  团队负责人 | | | | 汽车电子与嵌入式系统理论、技术及应用重庆高校创新团队（冯辉宗） | | | | |
| 外出实习单位 | | | | 无 | | | | 外出实习时间 | | | | 无 | | | | |
| 开题时间 | | | | 2022.1.8 | | | | 开题状态 | | | | 正常 | | | | |
| 学籍异动情况 | | | | 无 | | | | | | | | | | | | |
| **二、学位论文工作进展自查** | | | | | | | | | | | | | | | | |
| **分项** | **开题报告内容** | | | | | | | | **中期完成情况** | | | | | | | |
| 论文  题目 | 面向车载嵌入式设备的智能语音对话方法研究 | | | | | | | | 面向车载嵌入式设备的智能语音对话方法研究 | | | | | | | |
| 研究  目标 | （1）针对基于深度编—解码器的自动语音识别模型参数量庞大的问题，探索基于残差分组线性变换的解码器结构。给出残差分组线性变换的具体形式，建立与注意力机制的拓扑关系，降低模型的参数量和计算复杂度。  （2）针对基于显式联合建模的自然语言理解模型泛化能力不足的问题，探索基于层级交互的全局—局部交互网络。给出全局—局部交互网络的具体结构，设计高效的层级信息融合算法，提高模型的泛化能力和预测精度。  （3）针对“云—端”方式运行的车载智能语音对话存在数据安全隐患的问题，探索面向车载嵌入式设备的本地语音对话系统集成与验证。针对嵌入式设备进行模型训练、移植和集成，提出面向实际应用场景的适配性优化方案，搭建离线运行的车载智能语音对话平台。 | | | | | | | | （1）提出了一种基于残差分组线性变换的解码器结构，并将其嵌入原始的编—解码器网络中，进而大幅度降低模型的参数量和计算复杂度。通过上述算法构建的网络模型在公开中文数据集AISHELL-1上参数量和计算量分别为20.4M和5.3B，并达到6.67%的字错误率，与对比方法中准确率最高的HA-Transformer相比（5.96%），字错误率略高，但参数量和计算量分别相对下降了48.35%和77.16%。在引入语言模型后，字错误率可进一步降低至6.38%。  （2）提出了一种基于标签感知的图交互模型，主要由标签映射模块和全局图交互模块构成，前者可以获取原始话语与标签语义之间的相关性以提供丰富的先验知识，后者可以对语句级别的意图—槽位交互过程进行建模以提供全局优化，进而提高模型的交互能力和预测精度。通过上述算法构建的网络模型在公开数据集MixATIS和MixSnips上分别实现了49.9%和77.3%的整体准确率。  （3）搭建了面向车载嵌入式设备的本地智能语音对话系统。具体地，首先选取Nvidia Jetson TX2作为车载嵌入式设备并进行刷机、配置环境等操作，然后根据实际应用场景收集、创建驾驶数据集，接着将研究内容（1）和（2）的模型在驾驶数据集上进行训练，最后集成、移植网络模型至TX2并围绕搭建全套硬件平台，进而实现数据安全、自然实时的离线智能语音对话。通过上述方法搭建的系统在利龙项目的验收环节达到了97%的通过率，平均响应时间为0.47±0.12s。 | | | | | | | |
| 研究  内容 | **（1）基于残差分组线性变换解码器的自动语音识别**  研究基于残差分组线性变换的解码器结构，首先引入残差分组线性变换方法，设计含有扩张和收缩操作的缩放单元，然后建立逐块缩放机制并将缩放单元放置于解码器自注意力模块前，最后耦合词嵌入层（Embedding Layer）和前馈网络（Feedforward Network, FFN），实现自动语音识别模型参数量和计算复杂度的降低。  **（2）基于全局—局部交互网络的自然语言理解**  研究基于层级交互的全局—局部交互网络，首先构造局部槽位交互层建立槽位自交互通道，其次构造全局意图—槽位交互层建立意图和槽位的双向交互通道，最后设计层级信息融合算法，高效聚合所有交互信息，实现自然语言理解模型泛化能力和预测精度的提升。  **（3）面向车载嵌入式设备的智能语音对话系统**  研究面向车载嵌入式设备的智能语音对话系统，首先根据车身结构选择嵌入式设备并配置相应的软件环境，其次面向企业和用户需求构建特定场景下的语音、文本数据集，接着训练适合特定场景的自动语音识别、自然语言理解等模型，依据车载嵌入式设备的特性进行模型移植与集成，最后根据实际使用情形提出适配性优化方案并搭建硬件平台，实现数据安全、自然实时的离线智能语音对话。 | | | | | | | | 已完成研究内容（1）的算法设计和相关实验。  提出了一种基于残差分组线性变换的解码器结构，该结构关键模块为“钻石”型缩放单元，其内部采用稀疏连接，同一组神经元共享相同的权重矩阵，实现模型参数量和计算复杂度的降低。在AISHELL-1上实现了6.67%的字错误率以及20.4M的参数量和5.3B的计算量，三项评价指标均优于对比方法中的Speech-Transformer和STBD，与对比方法中准确率最高的HA-Transformer相比（5.96%），字错误率略高，但参数量和计算量分别相对下降了48.35%和77.16%。在引入语言模型后，字错误率可进一步降低至6.38%。  已完成研究内容（2）的算法设计和相关实验。  提出了一种基于标签感知的图交互模型，主要由标签映射模块和全局图交互模块构成。具体地，基于最佳线性逼近构建标签映射模块，将意图标签特征自适应地融合到话语特征中，以增强模型的表征能力；然后基于图注意力网络搭建全局图交互模块，对语句级别的意图—槽位交互过程进行建模以提供全局优化，实现模型交互能力和预测精度的提升。在公开数据集MixATIS和MixSnips上分别达到了49.9%和77.3%的整体准确率，相较于对比方法中性能最好的SDJN，分别提高了5.3%和1.6%。  已完成研究内容（3）的系统搭建和部分实验。  搭建了面向车载嵌入式设备的本地智能语音对话系统。具体地，首先选取Nvidia Jetson TX2作为嵌入式设备并进行刷机等操作；然后根据实际应用场景，开发硬件、软件平台用于收集驾驶数据集，经过清洗、标注后得到近52小时、共包含57938条音频的驾驶数据集；接着将研究内容（1）和（2）的网络模型在驾驶数据集上进行训练，分别达到了7.26%的字错误率和95.76%的整体准确率；最后将训练好的网络模型集成、移植至TX2并围绕搭建全套硬件平台，实现数据安全、自然实时的离线智能语音对话。在利龙项目的验收环节达到了97%的通过率，平均响应时间为0.47±0.12s。 | | | | | | 完成百分比  1.100%  2.100%  3.100% | |
| 创新 | （1）针对基于深度编—解码器的自动语音识别模型参数量庞大的问题，在解码器中使用基于残差分组线性变换的缩放单元耦合各层，实现自动语音识别模型参数量和计算复杂度的降低；  （2）针对基于显式联合建模的自然语言理解模型泛化能力不足的问题，搭建基于层级交互的全局—局部交互网络，设计层级信息融合算法，高效融合所有交互信息，实现自然语言理解模型泛化能力和预测精度的提升；  （3）针对“云—端”方式运行的车载智能语音对话存在数据安全隐患的问题，搭建基于车载嵌入式设备的本地运行平台，提出面向实际应用场景的适配性优化方案，实现数据安全、自然实时的离线智能语音对话。 | | | | | | | | （1）针对基于深度编—解码器的自动语音识别模型参数量庞大的问题，提出了一种基于残差分组线性变换的解码器结构，该结构关键模块为“钻石”型缩放单元，其内部采用稀疏连接，同一组神经元共享相同的权重矩阵，进而实现了模型参数量和计算复杂度的降低。  （2）针对基于显式联合建模的自然语言理解模型交互能力不足的问题，提出了一种基于标签感知的图交互模型，其中标签感知模块可以获取原始话语与标签语义之间的相关性以提供丰富的先验知识，全局图交互模块可以对语句级别的意图—槽位交互过程进行建模以提供全局优化，进而提高了模型的交互能力和预测精度；  （3）针对“云—端”方式运行的车载智能语音对话存在数据安全隐患的问题，搭建了面向车载嵌入式设备的本地智能语音对话系统。首先选取Nvidia Jetson TX2作为车载嵌入式设备并进行刷机、配置环境等操作，然后根据实际应用场景收集、创建驾驶数据集，接着将研究内容（1）和（2）的模型在驾驶数据集上进行训练，最后集成、移植网络模型至TX2并围绕搭建全套硬件平台，进而实现了数据安全、自然实时的离线智能语音对话。 | | | | | | | |
| 学术  指标 | （1）自动语音识别模型在AISHELL-1上字错误率不高于8%，参数量不高于25M，计算量不高于10B；在TED-LIUM2上词错误率不高于13%，参数量不高于25M，计算量不高于8B；  （2）自然语言理解模型整体准确率在MixATIS和MixSnips上整体准确率分别不低于45%和75%；  （3）面向车载嵌入式设备的智能语音对话系统通过率不低于95%，平均响应时间不高于1s。 | | | | | | | | （1）自动语音识别模型在AISHELL-1上达到了6.67%的字错误率及20.4M的参数量和5.3B的计算量；在TED-LIUM2上达到了11.86%的词错误率及20.3M的参数量和4.6B的计算量；  （2）自然语言理解模型在MixATIS和MixSnips上分别达到了49.9%和77.3%的整体准确率；  （3）面向车载嵌入式设备的本地智能语音对话系统通过率为97%，平均响应时间为0.47±0.12s。 | | | | | | | |
| 成果  指标 | 发表论文1篇，公开专利1件。 | | | | | | | | 录用EI会议论文1篇，受理专利1件。 | | | | | | | |
| 其他  情况 | 实际采用的研究方法：  课题主要包含自动语音识别模型的构建、自然语言理解模型的构建和面向车载嵌入式设备的智能语音对话系统的搭建三部分。在自动语音识别模型方面，首先通过频谱增强技术对语音信号频谱特征进行增强，接着用堆叠的编码器实现高层次特征的提取，然后让标注文本的嵌入表示与编码器提取的特征通过解码器进行充分交互以得到输出序列，并与标注文本进行比较产生损失，通过反向传播更新网络权值，不断迭代上述过程，最终得到训练好的模型；在自然语言理解模型方面，包含意图识别和槽位填充两个子任务，首先利用共享编码器得到话语表示，然后在标签感知模块和意图解码器的作用下得到意图序列，接着将意图序列送入全局图交互模块得到槽位序列，定义联合训练损失以更新网络权值，不断迭代上述过程，最终得到训练好的模型；在面向车载嵌入式设备的智能语音对话系统方面，首先选取Nvidia Jetson TX2作为车载嵌入式设备并进行刷机、配置环境等操作，然后根据实际应用场景收集、创建驾驶数据集，接着将上述两个模型在驾驶数据集上进行训练，最后将训练好的模型集成、移植至TX2并围绕搭建硬件平台，实现数据安全、自然实时的离线智能语音对话。 | | | | | | | | | | | | | | | |
| 实际执行的进度安排：  2021.12~2022.01  阅读相关文献，整理相关理论依据并与导师保持交流。完成文献整理工作，撰写综述。  2022.03~2022.04  收集、处理所需数据集。完成数据集整理工作。  2022.05~2022.08  设计自动语音识别模型并在数据集上训练，进行模型评估与优化。完成自动语音识别模型训练与优化。  2022.09~2022.12  设计自然语言理解模型并在数据集上训练，进行模型评估与优化。完成自然语言理解模型训练与优化。  2023.01~2023.03  搭建车载智能语音对话平台，撰写毕业论文。完成平台搭建和论文撰写。  2023.04~2023.05  论文定稿，准备答辩。 | | | | | | | | | | | | | | | |
| 中期考核时提交的材料清单（含系统演示文档、发表成果等）：  系统演示文档一份  论文一篇  专利一篇 | | | | | | | | | | | | | | | |
| 工作  小结 | 是否按开题报告执行 | | | | | | 是 | | | | | | | | | |
| 对变更开题内容的说明 | | | | | | 无 | | | | | | | | | |
| 工作进展情况说明 | | | | | | 按计划进行 | | | | | | | | | |
| 目前存在的问题和举措 | | | | | | 暂无 | | | | | | | | | |
| **三、毕业条件自查** | | | | | | | | | | | | | | | | |
| 课程  学分  情况 | | 学位课 | | 18 | | 是否完成规定学分？如无，说明原因及补救措施：  是 | | | | | | | | | | |
| 非学位课 | | 16 | |
| 成果  情况 | | 排名 | 类型  (论文、专利、获奖等) | 内容  (按文献格式) | | | | | | | 级别 | | 状态  (发表/录用/已投/计划中) | 是否论文工作相关 | | 可否获得毕业资格 |
| 2 | 论文 | LAGIM: A Label-Aware Graph Interaction Model for Joint Multiple Intent Detection and Slot Filling, CCDC 2023 | | | | | | | EI | | 录用 | 是 | | 是 |
| 2 | 专利 | 李鹏华, 黄子恒, 张奕辉, 谢潇, 刘学超, 唐培渊. 一种基于全局—局部对比学习的跨语言自然语言理解方法 | | | | | | |  | | 已受理 | 是 | | 是 |
| 其他  情况 | | 如有其他和毕业相关的情况，在此说明：  无 | | | | | | | | | | | | | | |
| **四、学位论文写作计划** | | | | | | | | | | | | | | | | |
| 列出学位论文的目录计划，一般应给出全部章节的一级和二级标题（此部分对梳理学位论文工作并按期完成撰写很重要，务必在导师指导下撰写并提交）。  摘要  Abstract  目 录  第一章 绪论  1.1 研究背景及意义  1.2 国内外研究现状  1.3 论文研究主要内容  1.4 论文组织结构  第二章 对话系统基础理论  2.1 对话系统基本组成  2.2 神经网络基础理论  2.3 基于编—解码器结构的自动语音识别  2.4 基于显式联合建模的自然语言理解  第三章 基于残差分组线性变换解码器的自动语音识别  3.1 引言  3.2 Transformer模型及其组件  3.3 基于残差分组线性变换的“钻石”型缩放单元  3.4 基于“钻石”型缩放单元的改进Transformer模型  3.5 实验结果及分析  3.6 本章小结  第四章 基于标签感知图交互的自然语言理解  4.1 引言  4.2 基于最佳线性逼近的标签映射模块  4.3 基于图注意力网络的全局图交互模块  4.4 基于标签感知的图交互模型  4.5 实验结果及分析  4.6 本章小结  第五章 面向车载嵌入式设备的本地智能语音对话系统  5.1 引言  5.2 嵌入式设备运行环境搭建  5.3 驾驶数据集采集  5.4 模型训练与移植  5.5 系统硬件平台搭建与测试  5.6 本章小结  第六章 总结与展望  6.1 总结  6.2 展望  参考文献  致谢  在攻读硕士期间的研究成果及发表的学术论文 | | | | | | | | | | | | | | | | |

注：以上内容根据情况添页。

