S zhaoshuaijiang.com/about
shuaijiang

教育背景

- 2013.09 北京大学,智能科学与技术,硕士学位
- 2016.06 研究方向:语音识别与合成
 - 2009.09 北京邮电大学,智能科学与技术,学士学位
- 2013.06 研究方向: 人工智能、自然语言处理

工作经历

- 2020.12 贝壳, 资深算法工程师, 负责语音识别、语音大模型
 - 至今 负责智能家居交互、训练场、智能客服等项目;语音大模型能力建设;荣获年度蓝血贝壳。
- 2017.12 滴滴, 资深算法工程师, 负责语音识别
- -2020.12 负责行程中录音、智能客服、外呼等项目;鲁棒语音识别、中英文混响语音识别能力建设。
- 2017.04 百度, 高级语音工程师, 负责语音合成
- -2017.12 研发百度地图明星音合成等项目;语音合成声学建模。

专业技能

专业能力 语音识别与合成、多模态语音大模型

编程能力 Python、Git、Kaldi、Transformers

项目经历

语音大模型方向(2023-2025)

- 2024.05 语音大模型与对话数据,项目负责人, Project Space, 贝壳
- -2025.06 搭建端到端语音大模型,强大语音理解与生成能力、超低延迟,带来交互体验跨越提升。
 - 解决对话数据不足问题,构建语音对话生产与质检系统,产出 10 万小时高质量对话数据。
 - 自研语音大模型 Ke-Omni, 在对话理解榜单VoiceBench上超越 Qwen2-Audio。
 - 语音-文本模态鸿沟研究,粗粒度、细粒度定量分析、揭示模态鸿沟来源(EMNLP 投稿)。
- 2025.03 **音频推理大模型**, 项目负责人, Github, 贝壳
- -2025.04 构建音频推理模型,通过强化学习引入深度思考过程,提升复杂任务的理解和推理能力。
 - 基于 Qwen2.5-Omni, GRPO 强化学习训练,在音频推理榜单 MMAU 上达到 SOTA。
 - 2023 新一代语音识别系统 Belle-Whisper, 项目负责人, Github, 贝壳
 - -2024 打造领域泛化统一的语音识别,取代深度定制,更多模型参数、数据,提升精度和鲁棒性。
 - 基于基座的低成本领域自适应, 在 VR 带看、客服等场景落地, 比深度定制绝对提升 2%。
 - 2023 面向大语言模型的数据与评测解决方案, 项目负责人, 贝壳
 - -2024 搭建贝壳领域大语言模型的数据与评测平台,支撑居住领域大模型的训练与评测。
 - 具备数据收集、去重、过滤、配比等功能及模型自挑选能力。天池大模型数据挑战季军。

语音识别方向(2018-2023)

- 2022.05 小贝训练场语音识别, 语音负责人, 贝壳
- -2023.02 小贝训练场是提升经纪人作业能力的训练平台,涵盖新房、二手、家装等业务范围。
 - 提升房产领域的语音识别精度,搭建模型自适应训练平台,以及热词、后处理干预模块。
 - 分钟级的新词识别与快速干预,满足业务个性化需求,整体识别精度由 92% 提升到 97%。
- 2020.12 智能家居语音交互, 语音负责人, 贝壳
- -2022.04 打造"小海智家"智能家居产品,构建智能家居语音交互能力,实现近场和远场语音识别。
 - 家居语音交互场景面临噪声、混响以及领域不匹配的问题,严重影响识别性能。
 - 为解决噪声混响问题,语音叠加噪声、混响模拟真实环境,识别精度由 87% 提升到 92%。
 - 为解决领域不匹配问题,通过语言模型自适应训练,识别精度进一步提升至 94%。
- 2018.07 行程中录音鲁棒语音识别, 项目负责人, 滴滴
- -2020.04 行程中录音语音识别是保障出行安全的基础,面临环境复杂、远场、无数据等问题。
 - 基于 LAS 框架构建鲁棒语音识别,数据增强扩充(加车噪、加混响),提升模型鲁棒性。
 - 研发半监督训练框架,筛选线上大量弱标签数据,对模型快速优化,识别精度提升5%。
 - 行程中录音语音识别率从 50% 提升到 84%, 1 个月内落地可用, 并实现 100% 全覆盖。
- 2017.12 基于端到端方法的中英文夹杂 (CODE-SWITCHING) 语音识别, 核心研发, 滴滴
- -2018.10 普遍存在的中英文夹杂现象给语音识别带来很大挑战,传统级联方案系统复杂、精度低。
 - 基于 Attention 的端到端语音识别框架,端到端实现中英文夹杂的语音识别。
 - 探究了建模单元 (char、subword),解码策略,多任务学习(联合 CTC、融合语种信息)。
 - \circ 在 SEAME 数据上达到 SOTA,MER **34%**。应用到多方言混合语音识别,整体提升 **10%**。

语音合成方向(2013-2017)

- 2017.05 基于神经网络的语音合成及在极小量数据下的明星音合成,核心研发,百度
- -2017.12 利用大规模语音数据,构建基于循环神经网络的声学模型和时长模型。
 - 通过模型自适应与数据平衡, 0.5 小时极小量明星音实现了高质量明星音合成 MOS 3.8。
 - 明星音在百度地图导航上广泛应用,数量超过竞品,并得到地图部门的高度认可。
- 2013.10 基于深层循环神经网络的语音合成声学建模研究, 研究课题, 北大
- -2016.04 为解决 GMM 趋向均值导致的过平滑问题,在语音合成声学建模中引入循环神经网络。
 - 探讨不同层级文本特征对声学建模的影响;引入韵律信息,进一步提高声学模型的性能。
 - 基于深层循环神经网络实现语音合成, 声学特征误差由基线系统的 5.8 dB 降低到 5.0 dB。

Publications

A comparable study of modeling units for end-to-end mandarin speech recognition. ISCSLP, 2018.

Towards end-to-end code-switching speech recognition. arXiv preprint arXiv:1810.13091, 2018.

Gigaspeech: An evolving, multi-domain asr corpus with 10,000 hours of transcribed audio. *arXiv* preprint arXiv:2106.06909, 2021.

Kespeech: An open source speech dataset of mandarin and its eight subdialects. NeurIPS, 2021.

Chathome: Development and evaluation of a domain-specific language model for home renovation. *arXiv preprint arXiv:2307.15290*, 2023.

Advancing speech language models by scaling supervised fine-tuning with over 60,000 hours of synthetic speech dialogue data. arXiv preprint arXiv:2412.01078, 2024.

Sari: Structured audio reasoning via curriculum-guided reinforcement learning. arXiv preprint arXiv:2504.15900, 2025.