娱乐播放助手中实体抽取 创新与实践

周晓欢

部门:天猫精灵事业部-人工智能部

天猫精灵



- ▶ 天猫精灵作为一个智能音箱,内容点播是其最重要的功能之一。
- ▶ 在天猫精灵点播场景,用户是通过语音交互,以自然语言请求的方式进行内容点播的。

天猫精灵, 我想听刘德华的忘情水。



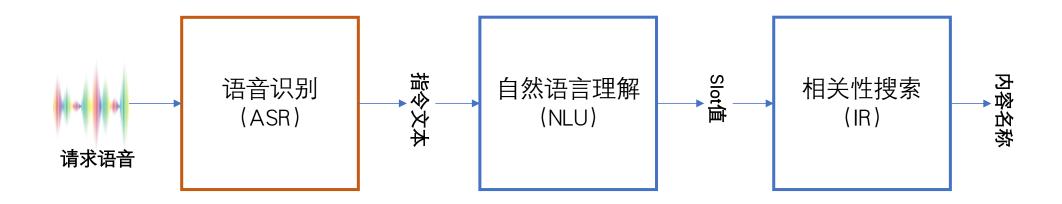
好的,为你送上这首好听的歌:刘德华的忘情水。



天猫精灵



- ➤ Pipeline的形式
- ➤ 实体抽取 (Slot Filling) 在搜索中起关键作用

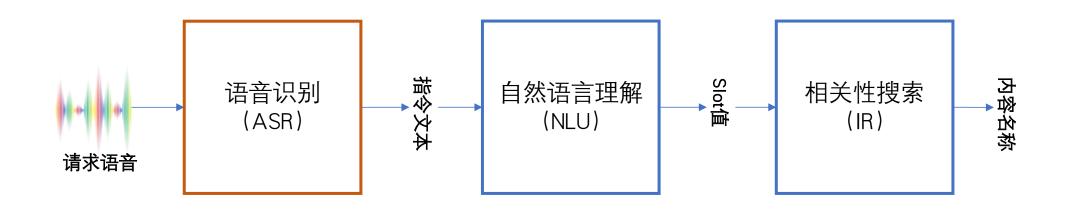


> 曝光偏差问题

NLU模块的训练是基于准确的文本进行训练的,而在测试阶段是基于ASR模块的输出文本进行,一旦ASR模块出错,就会导致**连环错误**。

> 训练目标不一致

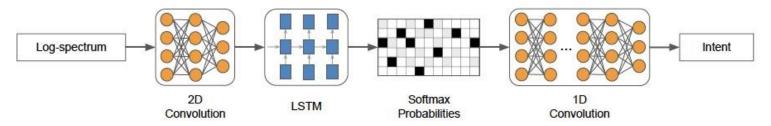
ASR训练目标是降低字错误率,然而Slot值的错误率和其他词的错误率对整个系统的影响是不同的, pipeline 的训练方式无法对齐这一点。



END2END SLU



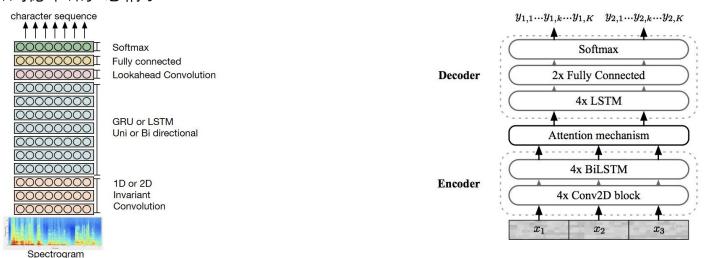
➤ END2END DC/IC (分类任务)



[1] Chen, Yuan—Ping, Ryan Price, and Srinivas Bangalore. "Spoken language understanding without speech recognition." 2018 IEEE International Conference on Acoustics, Speech and Signal Processing (ICASSP). IEEE, 2018.

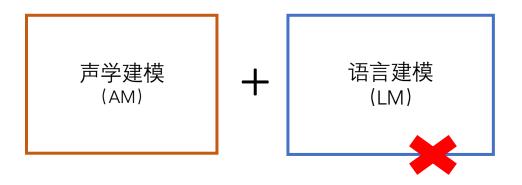
➤ END2END Slot-Filling (生成任务)

我想听\$刘德华\$的#忘情水#



^[2] Sahar Ghannay, Antoine Caubrière, Yannick Estève, Nathalie Camelin, Edwin Simonnet, Antoine Laurent, and Emmanuel Morin. 2018. End—to—end named entity and semantic concept extraction from speech. In 2018 IEEE Spoken Language Technology Workshop (SLT), pages 692 - 699. IEEE.

^[3] Valentin Pelloin, Nathalie Camelin, Antoine Laurent, Renato De Mori, Antoine Caubrière, Yan—nick Estève, and Sylvain Meignier. 2021. End2end acoustic to semantic transduction. arXiv preprint arXiv:2102.01013.



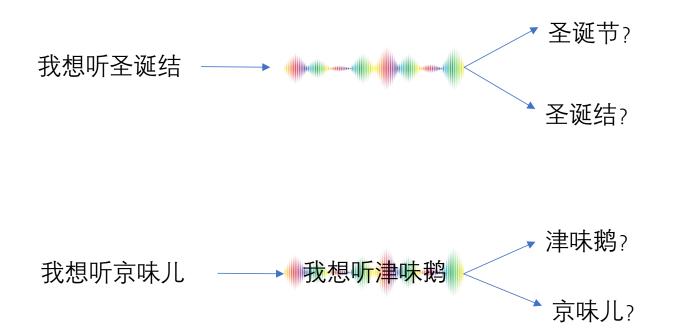
内容实体识别困难

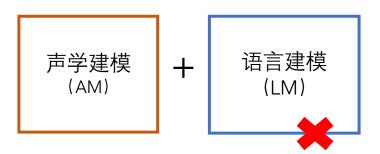
Alibaba

▶ 一音多字: 圣诞节&圣诞结、油精&游京

▶ 内容名不存在语法约束: 巴辛博嘞、加油鸭

▶ 口音问题: 津味鹅&京味儿、澜菲的大雁&南飞的大雁



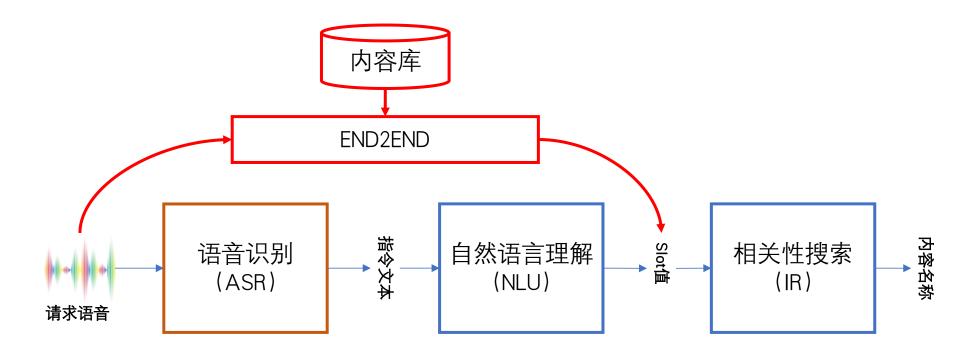


> END2END

人在理解一段语音的时候,并不需要经过转化成文字这一环节的思考,不识字的人也能够很好地进行交流。

> 引入内容库信息

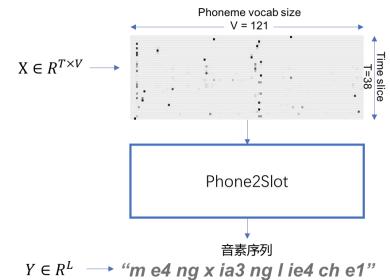
实体名称是个有限集合,做选择题比做填空题简单。



Speech2Slot—Knowledge-based End-to-End



- ➤ 训练数据不足,难以训练一个绝对END2END的模型
- ➤ 输入输出:音素后验矩阵 -> Slot的音素序列
 - 声学模型与实体抽取任务相对独立,声学模型是感知层面的学习,而 后续的实体抽取是认知层面的学习;
 - 音素 (phone) 恰好为语音信号和文本信息(实体名)提供了一个统一编码方式,降低了模型学习难度。

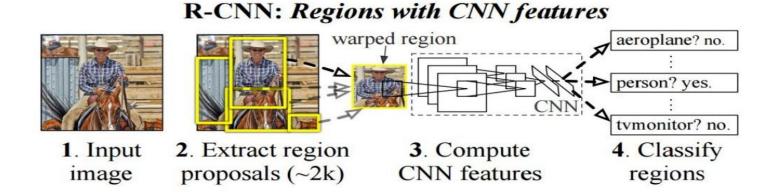


Speech2Slot 指令文本 语言模 相关性 声学模 音素后验 自然语 内容名称 搜索 言理解 型 (LM) (NLU) (IR) (AM) 请求语音 语音识别 (ASR)

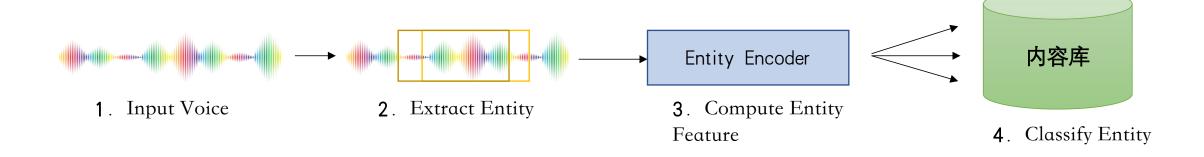
Speech2Slot—Knowledge-based End-to-End

Alibaba

> 图像目标检测任务



▶ 语音实体识别任务



实体定位+特征抽取



Transformer block (x N)

Phoneme

Embedding

Step-by-step output

Softmax

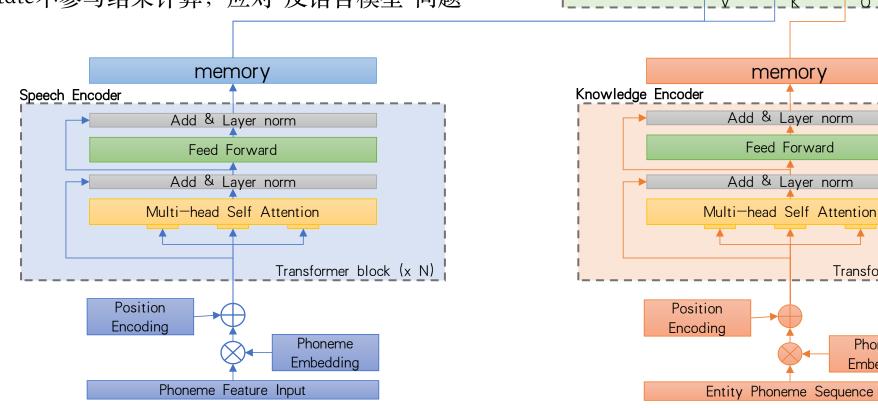
Linear

Dense Layer

Multi-head Memory Attention

Bridge Layer

- ➤ Speech Encoder: 语音语义理解
- ➤ Knowledge Encoder: 内容库知识建模
 - 基于内容库预训练,并采用Cold-fusion的方式进行Finetune
- ➤ Bridge Layer: 实体抽取
 - 用内容库知识对语音片段进行定位,并做特征分析
 - LM的hidden state不参与结果计算,应对"反语言模型"问题



Speech2Slot—Knowledge-based End-to-End

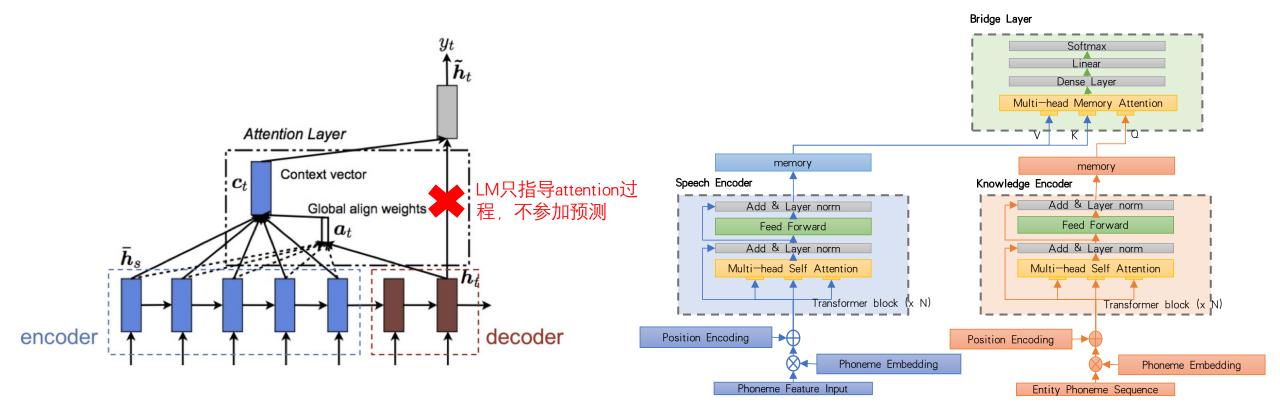


> END2END

从AM后验矩阵中直接"翻译"出所包含的实体名称

▶ 引入内容库信息

Knowledge encoder用内容库中的所有内容名称进行预训练,并采用Cold-fusion的方式进行Finetune 推理阶段,Beam-search过程中,构建内容库Trie树来约束模型输出必须指向内容库中的名称



线上效果

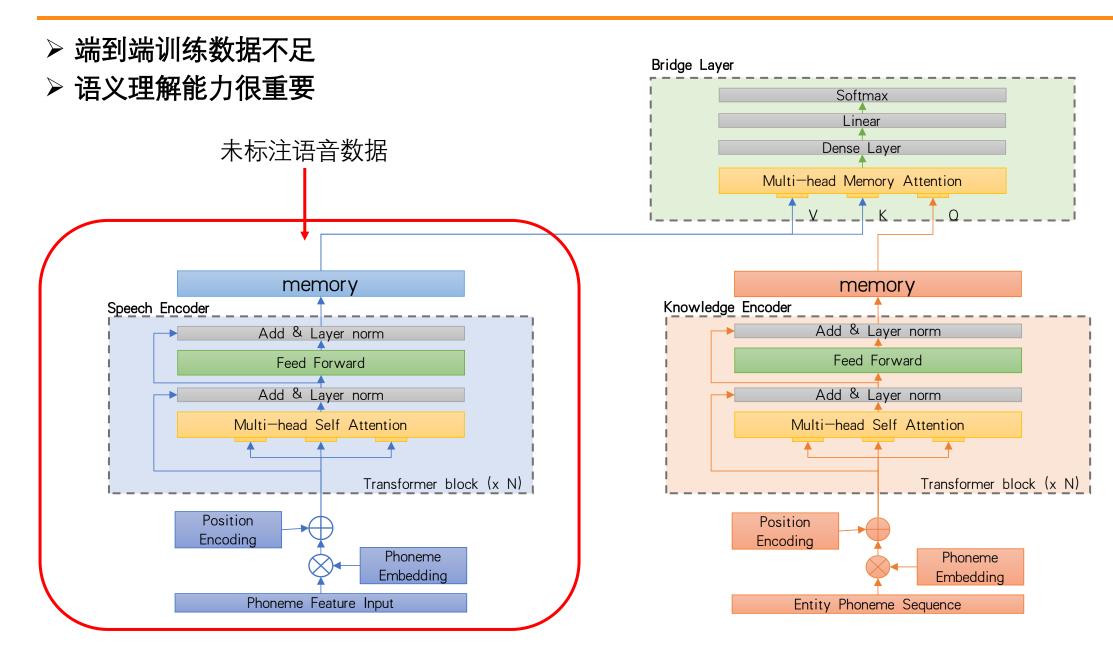


Speech2Slot方案应用在天猫精灵音乐点播歌名识别上,点播第一首歌的切歌率相对下降6.32%,完播率相对提升5.93%。

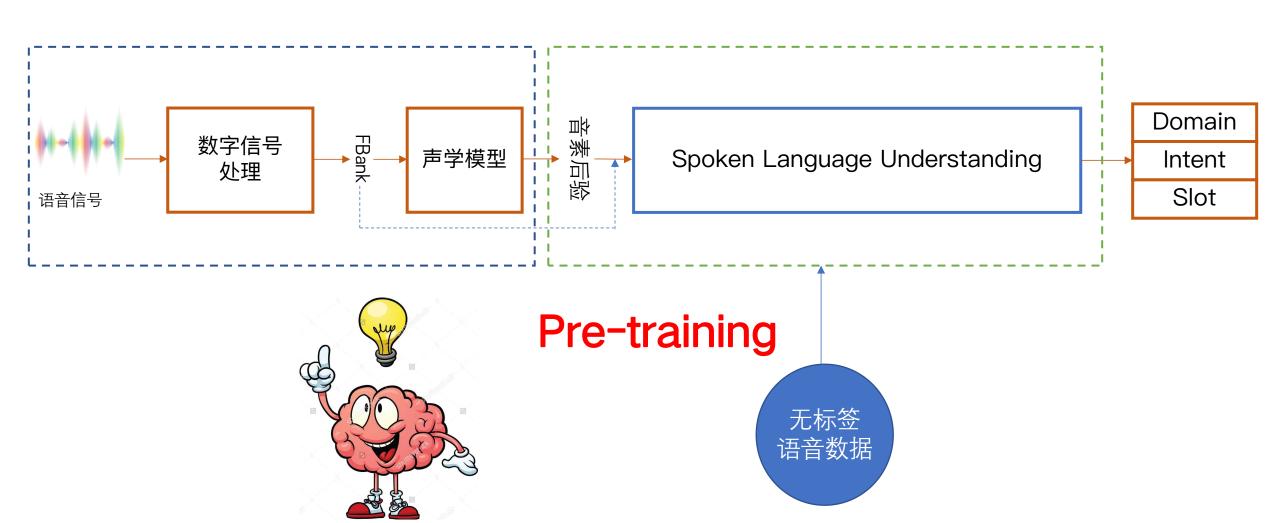
模型	Slot错误率相对降低
baseline(ASR+SF)	_
Speech2Slot	—11.3 %

无监督语音语义预训练



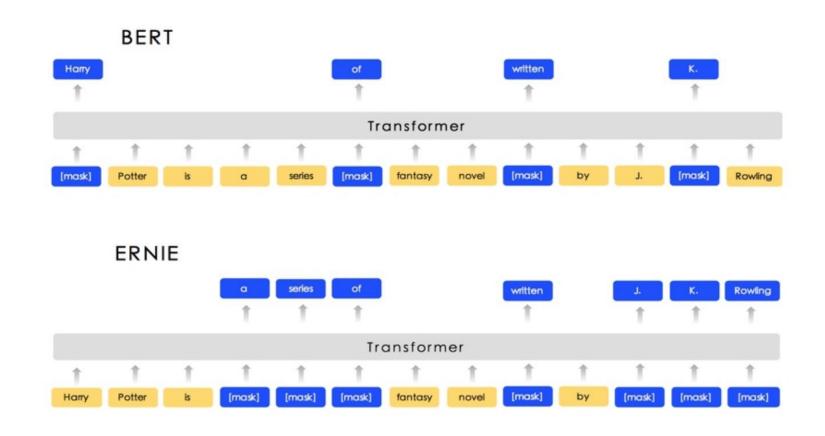


▶ 能否将语音信息以无监督方式进行编码



文本预训练





^[5] Jacob Devlin, Ming-Wei Chang, Kenton Lee, Kristina Toutanova. 2018. BERT: Pre-training of Deep Bidirectional Transformers for Language Understanding. arXiv.

^[6] Yu Sun, Shuohuan Wang, Yukun Li, Shikun Feng, Xuyi Chen, Han Zhang, Xi Tian. 2019. Ernie: Enhanced representation through knowledge integration. arXiv.

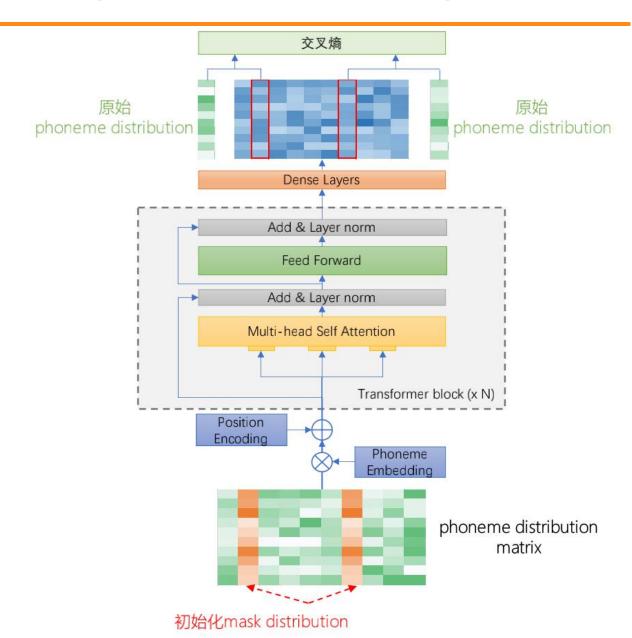
基于音素后验的无监督语义预训练(Phoneme-BERT)Alibaba

> 文本预训练

- 输入输出为token序列
- 序列中每个token都有意义
- 单个token包含信息量多
 - 中文: 2500-7000
 - 英文: 40,000 Tri-letter: 10,000+

> 音素后验预训练

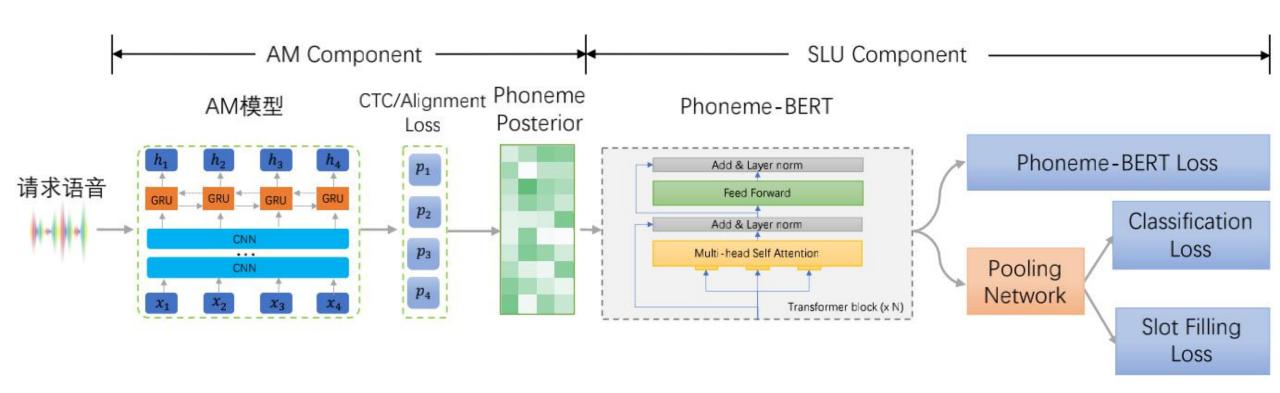
- 输入输出为分布式矩阵(长度X音素个数)
- 分布中包含大量静音帧
 - · Sil音素维度归一大于阈值a
 - 所有音素维度归一最大值小于阈值b
- 单个向量分布包含信息量少
 - 中文音素: 121
 - 英文音素: 42
 - 片段式mask



Phoneme-BERT



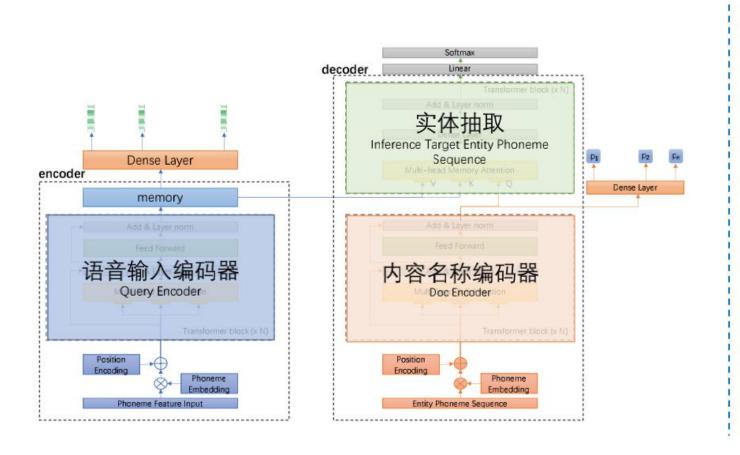
▶ 端到端Phoneme-BERT SLU模型

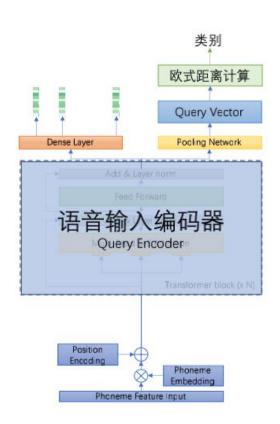


Phoneme-BERT



Phoneme—BERT Fine—Tuning





Speech2Slot翻译模型 Fine-Tuning

分类任务 Fine-Tuning

> 实验结果 (SF模型)

▶ 预训练数据:

▶ 类 型: 天猫精灵音乐领域

▶ 数据量: 600,000

➤ Fine-Tuning数据

▶ 类 型:音乐领域标注数据

▶ 数据量: 20,000

Model	Accuracy Delta
Non-Pre-training	-
BERT	+6.41%
ERNIE	+7.42%

Speech2Slot模型



> 实验结果(分类模型)

▶ 预训练数据:

▶ 类 型: 互联网开源英文语音

▶ 数据量: 4,087小时

➤ Fine-Tuning数据

▶ 类型: Fluent Speech Commands[1]

▶ 数据量: 23,100

Model	Error Rate	Delta
SOTA	1.2%	
Non-Pre-training	1.95%	-62.50%
BERT	1.05%	12.5%
ERNIE	0.98%	18.33%

▶ 预训练数据:

▶ 类 型: 天猫精灵语音数据

▶ 数据量: 20,000+小时

➤ Fine-Tuning数据

▶ 类 型: 天猫精灵领域分类数据

▶ 数据量: 20,000

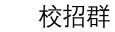
Model	Accuracy Delta
ASR+NLU	-
Non-Pre-training	+4.82%
BERT	+11.14%
ERNIE	+11.81%

欢迎加入天猫精灵人工智能部



- ▶ 人工智能部
 - 语音识别团队
 - 图像识别团队
 - 语音合成团队
 - 自然语言理解团队
 - 内容点播推荐团队







欢迎交流联系



Thanks!