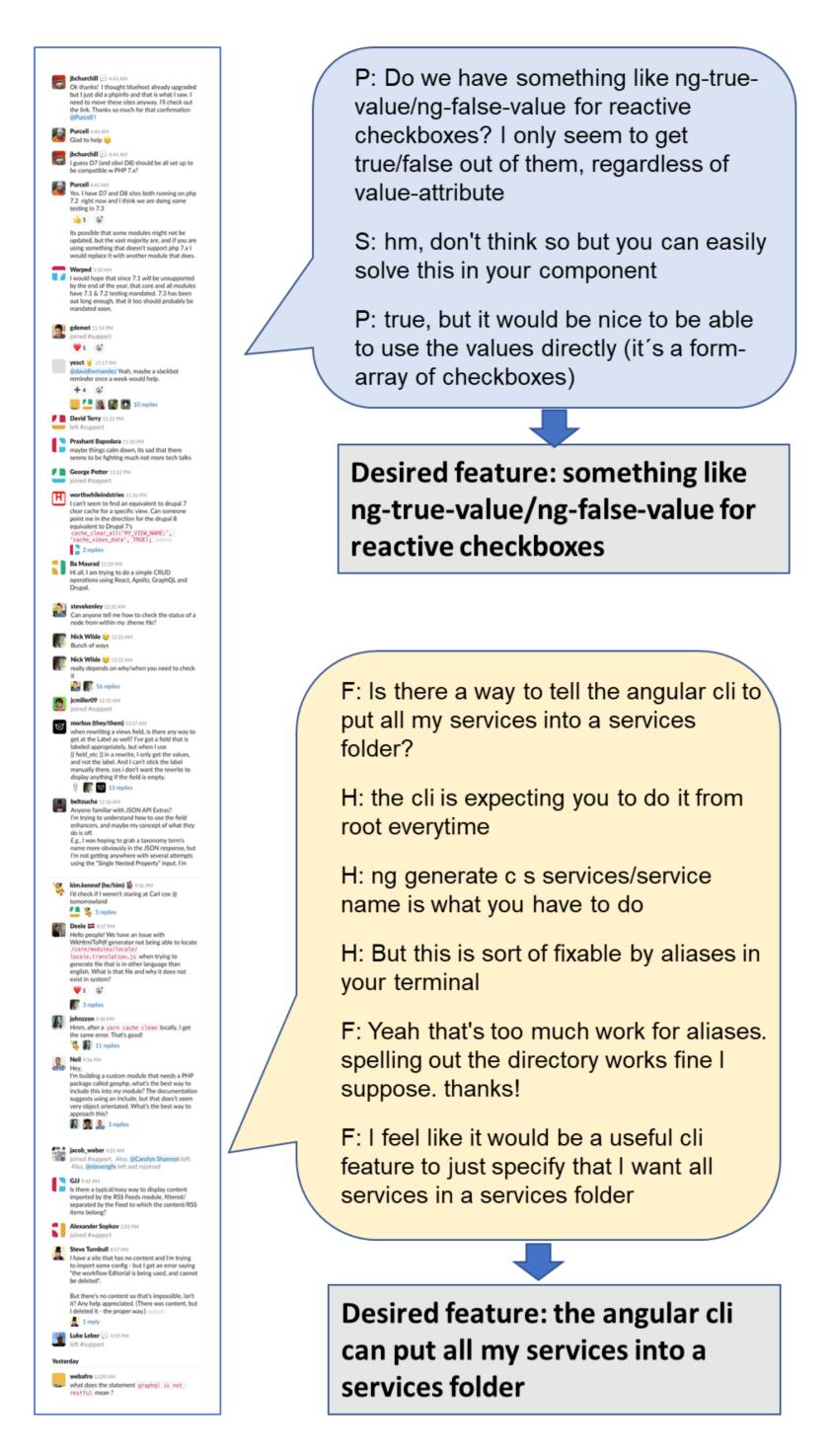
Detection of Hidden Feature Requests from Massive Chat Messages via Deep Siamese Network

作者: 石琳 邢铭哲 李明阳 王亚文 李守斌 王青

Research Paper in the International Conference on Software Engineering (ICSE2020) 主要联系人: 石琳(15001193593,shilin@iscas.ac.cn)

Introduction

- 为此,我们提出了FRMiner,该方法 以我们设计的对话模型为基模型构 建孪生网络,其核心思想在于将传 统的文本分类任务转换为确定两个 对话是否是相似的任务,通过少样 本学习技术建立分类模型。
- FRMiner取得了88.52%、88.50%和88.51%的平均精度、召回率和F1值,超越了以往需求挖掘方法和文本分类模型。该方法可以帮助收集全面的需求进而减少开发者大量重复工作。另外,我们开源了标注的1,035条数据以及代码,可供复现和未来进一步研究。

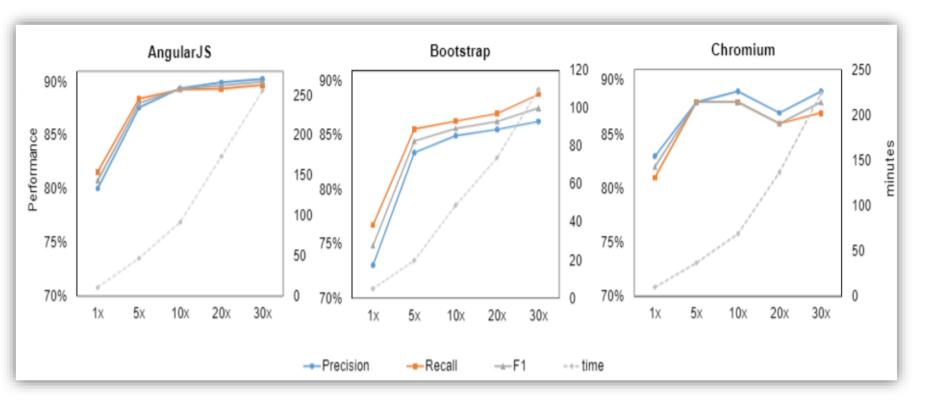


Angular JS项目中的一个实际例子,软件需求隐藏在对话过程中

Experiments

效果		AngularJS			Bootstrap			Chromium			
方法		Precision	Recall	F1	Precision	Recall	F1	Precision	Recall	F1	
本文方法	FRMiner	90.28%	89.73%	90.00%	86.28%	88.78%	87.52%	89.00%	87.00%	88.00%	
	p-FRMiner	31.71%	54.17%	40.00%	50.00%	47.80%	48.98%	14.00%	44.00%	20.009	
已有研究方法	CNC	7.70%	44.44%	13.13%	16.38%	34.21%	22.13%	9.56%	67.00%	16.739	
	FRA	13.67%	80.33%	23.35%	23.00%	48.67%	31.00%	12.00%	81.00%	20.009	
文本分类方法	NB	20.00%	27.67%	22.33%	25.67%	62.00%	36.00%	14.33%	44.33%	21.009	
	GBDT	36.00%	22.33%	27.33%	41.67%	35.67%	38.33%	9.33%	7.33%	8.00%	
	RF	52.67%	11.00%	16.33%	57.00%	29.00%	38.33%	0.00%	0.00%	NA	
	FT	23.33%	5.33%	8.67%	57.67%	29.00%	38.33%	38.00%	9.10%	15.009	

项目内三折交叉验证, 并与基线方法对比



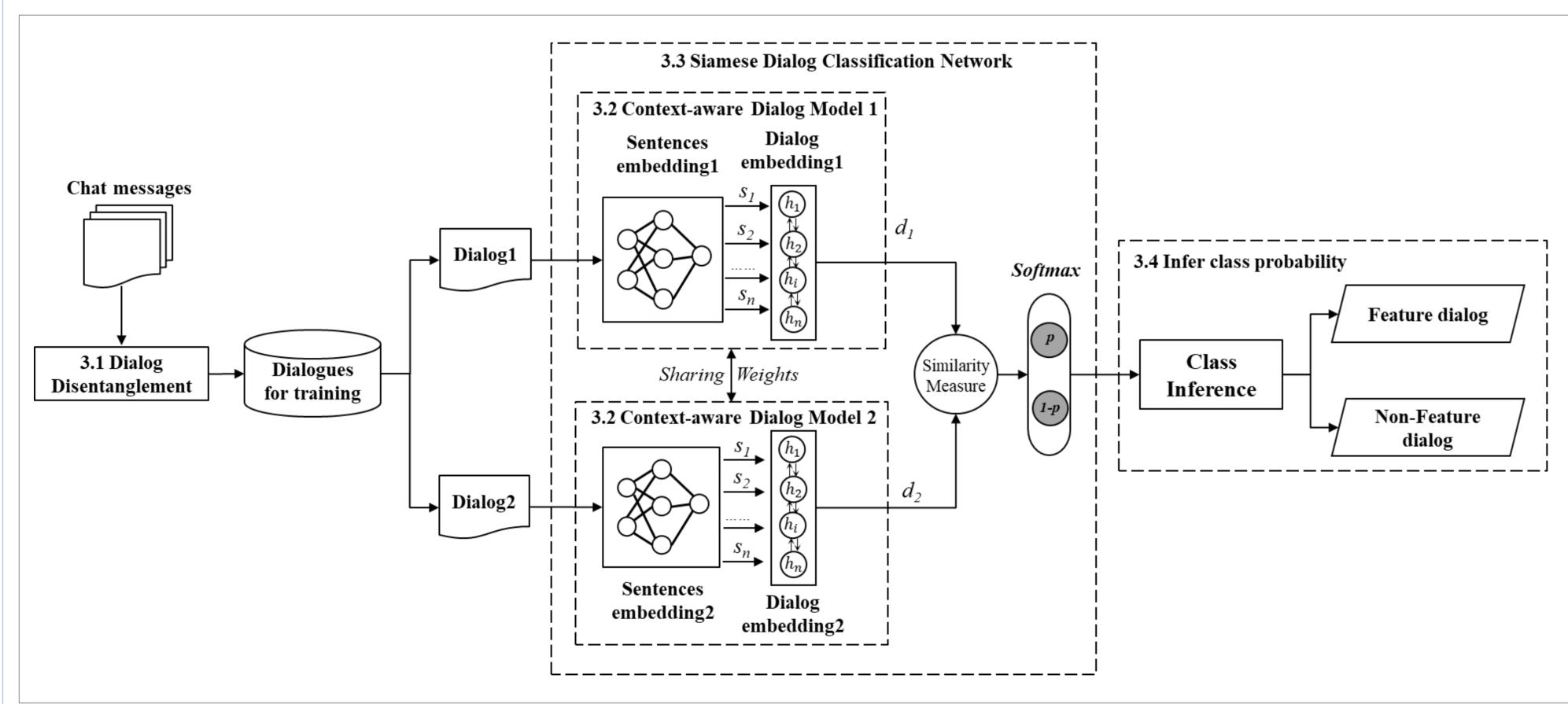
FRMiner和p-FRMiner对比结果

FRMiner和无孪生网络的p-FRMiner实验对比证明我们方法的高效。另外5倍的数据增强是模型效果和训练成本之间较好的trade-off值。

效果		AngularJS			Bootstrap			Chromium		
方法		Precision	Recall	F1	Precision	Recall	F1	Precision	Recall	F1
本文方法	FRMiner	85.23%	86.56%	85.89%	86.84%	85.89%	86.37%	85.87%	86.81%	86.34%
	p-FRMiner	31.03%	50.00%	38.30%	27.56%	69.08%	39.40%	16.00%	50.00%	24.24%
已有研究方法	CNC	7.70%	44.44%	13.13%	16.38%	34.21%	22.13%	9.56%	67.00%	16.73%
	FRA	13.67%	80.33%	23.35%	23.00%	48.67%	31.00%	12.00%	81.00%	20.00%
文本分类方法	NB	16.00%	75.00%	26.00%	27.00%	36.00%	31.00%	7.00%	26.00%	12.00%
	GBDT	18.00%	14.00%	16.00%	30.00%	11.00%	16.00%	20.00%	19.00%	19.00%
	RF	28.00%	14.00%	19.00%	37.00%	9.00%	15.00%	12.00%	26.00%	16.00%
	FT	32.00%	19.00%	24.00%	43.00%	13.00%	20.00%	19.00%	11.00%	14.00%

跨项目泛化性实验结果

Model



FRMiner整体架构

- ●以对话模型为基模型构建包含相似度度量层的孪生网络
- 构建Pair-Instance, 数据从N增强到O(N²)级别
- ●根据模型预测结果和配对对话的标签进行目标对话类别推断

Output layer Dialog Embedding laver backward LSTM LSTM LSTM forward LSTM LSTM LSTM LSTM **TextCNN TextCNN** ••••• **TextCNN TextCNN** Sentence Embedding

分层的上下文敏感对话模型。其以TextCNN和 BiLSTM分别对句子和对话进行建模

Conclusion

我们提出了一种使用孪生网络从大规模聊天信息中识别软件需求的方法FRMiner。其结合两个相同结构、共享参数的孪生上下文敏感对话模型去学习对话之间的相似性,而不是传统的对单个对话进行分类的方法。在三个开源项目上的实验结果表明FRMiner的效果较大程度上超越了两个句子级别的需求识别方法和四个文本分类模型;跨项目实验中证明了FRMiner也具有较好的泛化能力,能将学习到的需求表达模式泛化到其他项目领域。