Министерство науки и высшего образования Российской Федерации федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования

«НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ ИТМО»

ВЫПУСКНАЯ КВАЛИФИКАЦИОННАЯ РАБОТА

РАЗРАБОТКА АЛГОРИТМОВ РАБОТЫ С ФОРМАЛЬНОЙ МОДЕЛЬЮ ДИАЛОГОВ, ПРЕДСТАВЛЕННЫХ В ВИДЕ ГРАФОВ

Автор: Савон Юлия Константиновна			
Направление подготовки:	01.03.02 Прикладная		
	математика и информатика		
Квалификация: Бакалавр			
Руководитель ВКР: Ульян	нцев В.И., доцент, к.т.н.		

Обучающийся Савон Юлия Константиновна
Группа М3437 Факультет ИТиП
Направленность (профиль), специализация Математические модели и алгоритмы в разработке программного обеспечения
Консультанты:
а) Ступаков И.М., канд. тех. наук, доцент
ВКР принята «» 20 г.
Оригинальность ВКР%
ВКР выполнена с оценкой
Дата защиты «25» июня 2020 г.
Секретарь ГЭК Павлова О.Н.
Листов хранения
Демонстрационных материалов/Чертежей хранения

Министерство науки и высшего образования Российской Федерации федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования

«НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ ИТМО»

УТВЕРЖДАЮ

Рук	оводитель	ОП		
про	ф., д.т.н. 1	Парфенов Е	З.Γ	
«	»	20	г.	

ЗАДАНИЕ НА ВЫПУСКНУЮ КВАЛИФИКАЦИОННУЮ РАБОТУ

Обучающийся Савон Юлия Константиновна

Группа М3437 Факультет ИТиП

Квалификация: Бакалавр

Направление подготовки (специальность): 01.03.02 Прикладная математика и информатика

Направленность (профиль): Математические модели и алгоритмы в разработке программного обеспечения

Тема ВКР: Разработка алгоритмов работы с формальной моделью диалогов, представленных в виде графов

Руководитель Ульянцев В.И., доцент, к.т.н., доцент факультета информационных технологий и программирования Университета ИТМО

- 2 Срок сдачи студентом законченной работы до: «10» июня 2020 г.
- 3 Техническое задание и исходные данные к работе

Требуется провести исследование и разработать набор алгоритмов для выявления отвлечений в графовой модели для голосовой диалоговой системы. Алгоритм принимает набор диалогов, в размере нескольких тысяч. Предварительно выстроенный граф и кластеризацию для фраз оператора.

На выходе ожидается получить набор отвлечений и перестроенный граф. В качестве метрики качества будет использоваться сравнение с уже существующими графами, которые создавались вручную.

4 Содержание выпускной квалификационной работы (перечень подлежащих разработке вопросов)

Пояснительная записка должна описывать предметную область диалогов представленных в виде графов. Так же формулировать цель и задачу выделения отвлечений, содержать описание алгоритмов их поиска. Должны быть описаны сложности и методы их разрешения, если они возникали. Кроме того должны быть приведены примеры работы алгоритмов и сравнение с существующими решениями. Кроме того пояснительная записка должна содержать описания задач из смежных областей и их то, как эти задачи связны с задачей решаемой в работе.

5 Перечень графического материала (с указанием обязательного материала)

Графические материалы и чертежи работой не предусмотрены

6 Исходные материалы и пособия

- а) Среда разработки Visial Studio Code;
- б) ГОСТ 7.32–2001 «Система стандартов по информации, библиотечному и издательскому делу. Отчет о научно-исследовательской работе. Структура и правила оформления».

7	Дата	выдачи	задания	«01»	сентября	2019 г
---	------	--------	---------	------	----------	--------

Руководитель ВКР	 -
Задание принял к исполнению	«01» сентября 2019 г.

Министерство науки и высшего образования Российской Федерации федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования

«НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ ИТМО»

АННОТАЦИЯ ВЫПУСКНОЙ КВАЛИФИКАЦИОННОЙ РАБОТЫ

Обучающийся: Савон Юлия Константиновна

Наименование темы ВКР: Разработка алгоритмов работы с формальной моделью

диалогов, представленных в виде графов

Наименование организации, где выполнена ВКР: Университет ИТМО

ХАРАКТЕРИСТИКА ВЫПУСКНОЙ КВАЛИФИКАЦИОННОЙ РАБОТЫ

1 Цель исследования: Разработа алгоритма выделяющего отвлечения в диалоге, представленном в виде графа.

- 2 Задачи, решаемые в ВКР:
 - а) Разработать алгоритмы выделения отвлечий;
 - б) Реализовать описанные алгоритмы;
 - в) Перестроить граф в соответствии с используемой моделью в компании;
 - г) Проанализировать результаты работы алгоритмов;
 - д) Интегрировать разработки в инфраструктуру компании.
- 3 Число источников, использованных при составлении обзора: 0
- 4 Полное число источников, использованных в работе: 0
- 5 В том числе источников по годам:

Отечественных			Иностранных		
Последние	От 5	Более	Последние	От 5	Более
5 лет	до 10 лет	10 лет	5 лет	до 10 лет	10 лет
0	0	0	0	0	0

- 6 Использование информационных ресурсов Internet: нет
- 7 Использование современных пакетов компьютерных программ и технологий:

Пакеты компьютерных программ и технологий	Раздел работы
Пакет tabularx для чуть более продвинутых таблиц	??, Приложения ??,
	??
Пакет biblatex и программное средство biber	Список использован-
	ных источников

- 8 Краткая характеристика полученных результатов
- 9 Гранты, полученные при выполнении работы

По теме э	той работы был (
Обучающийся	Савон Ю.К.
Руководитель	Ульянцев В.И.
«»	20 г.

10 Наличие публикаций и выступлений на конференциях по теме выпускной работы

СОДЕРЖАНИЕ

B	ВЕДІ	ЕНИЕ	5
1.	Обзо	op	7
	1.1.	Описание предметной области	7
	1.2.	Анализ	7
	1.3.	Постановка задачи	8
	1.4.	Выводы по первой главе	8
2.	Teop	ретическая часть	9
	2.1.	Модель предлагаемого решения	9
	2.2.	Соответствие поставленным требованиям	10
3.	Опи	сание технической реализации	11
	3.1.	Подход с большим количеством рёбер входящих в вершину.	11
	3.2.	Подход с поиском циклов	11
	3.3.	Улучшение кластеризации	12
	3.4.	Оценка для сравнения результатов	13
4.	Резу	льтаты экспериментов	14
	4.1.	Используемые данные	14
	4.2.	Улучшение кластеризации	14
	4.3.	Алгоритм поиска отвлечений по рёбрам	15
	4.4.	Поиск шиклов	15

ВВЕДЕНИЕ

Эта работа посвящена исследованию в области диалоговых систем.

Диалоговая система – алгоритм, который умеет принимать участие в диалоге на естественном языке и использует правила общения между людьми.

В качестве примера диалоговых систем можно привести:

- чат-боты
- голосовые помощники
- автоответчики в колл-центрах

Такие диалоговые системы могут быть как довольно простыми (например чат-бот отвечающий на заранее известный набор команд), так и сложными (например бот, отвечающий на вопрос на естественном языке и в качестве ответа возвращающий некоторую информацию из базы знаний).

В последнее время набрали популярность технологии распознования и генерации речи, которые позволили создавать диалоговые системы, ведущие голосовой разговор. Данная работа рассматривает алгоритмы именно для голосовых диалогов.

Такие звонки с одной стороны должны быть не отличимы от звонков человека, с другой они должны придерживаться некоторого сценария.

Сценарий диалога с оператором — некоторый алгоритм, предоставленный человеку, который звонит по некоторому набору номеров (либо же принимает входящий звонок или общается посредством программного обеспечения для аудиосвязи). Целью сценария обычно является получить или донести до клиента информацию.

Несмотря на то, что под сценарием диалога понимается некоторый алгоритм, необходимо понимать что для человека и диалоговой системы это принципиально разные сущности. Между скриптом¹ и алгоритмом, с точки зрения набора действий для машины есть большая разница.

Для человека это скорее структурированный список вопросов которые он должен задать и некоторая дополнительная база знаний с ответами на нестандартные вопросы. Кроме того человек может помнить

¹Здесь и далее в тексте **скрипт** и **сценарий** будут использоваться как синонимы

некоторые факты и выдавать их дополнительно в зависимости от контекста. Он сам умеет обрабатывать ситуации, такие как отвлечение от основных вопросов или переспрашивание.

Для скрипта же, любую реакцию надо прописывать, все возможные данные хранить и обновлять. Кроме того есть требование поддерживать этот скрипт доступным для восприятия человеком (например лингвистом), поскольку возникает необходимость в ручном анализе и редактировании. В данном случае такой скрипт будет представлен в виде графа с дополнительной информацией.

Голосовая диалоговая система — программа, которая используя сценарий умеет проводить диалог с клиентом, интерпретировать и записывать информацию полученную от клиента, а так же состояния завершенного разговора. Кроме того она умеет отвечать на заранее прописанный в скрипте набор вопросов и возвращаться обратно к диалогу.

На данный момент существуют графы для диалогов, которые создаются вручную. Но писать их долго, а продумывать все важные случаи реакций сложно и трудоёмко.

Кроме того хочется иметь возможность усложнять вариативность диалогов. В связи с этим, ставится глобальная задача по созданию графа из набора проведенных диалогов.

Достаточно часто возникает ситуация, когда некоторый общий вопрос может возникнуть в любом месте диалога (например «А что это за компания?»). Таким образом было решено отделить их в отдельные подграфы и сделать возможность переходить в них при некоторых условиях из каждой вершины. В дальнейшем мы будем называть такие случаи отвлечениями.

В работе будут рассмотрены различные алгоритмы автоматического поиска таких отвлечений.

ГЛАВА 1. ОБЗОР

1.1. Описание предметной области

Глобальная задача, состоит в следующем: необходимо по набору диалогов восстановить диалоговую систему.

Диалоговая система в данном случае представлена в виде графа, но так же существуют и другие представления.

Целью данной работы ставится найти отвлечения в восстановленном графе.

На данный момент кроме восстанавливаемой нами модели есть графы который составляется вручную. В этом графе вершинами являются кластеры фраз диалоговой системы, а рёбрами фразы человека. То есть при ответах человека происходит переход в разные новые вершины.

Особенностями данной структуры, которые важно отметить, является то, что помимо обычных переходов существуют так же скрытые переходы, которые по умолчанию могут встретиться в любом месте. В качестве примера можно привести вопрос: «А какую компанию вы представляете?». При звонке люди могут задать этот вопрос не сразу.

Для того, чтобы не рассматривать каждый такой случай при переходе из каждой вершины, выделяются **отвлечения**.

Отвлечение - вопрос, который может быть задан в любом месте диалога. Кроме того так же к одному из подтипу отвлечений относятся случаи, когда оператор не услышал фразу или вопрос и вынужден переспрашивать. В зависимости от модели это может выделяться в специальную сущность или являться отвлечением.

В задаче восстанавления будет использоваться несколько другой граф. В нём вершинами будут являться кластеры и фраз оператора, и фраз человека. А ребрами последовательные пары фраз из кластеров в диалоге.

1.2. Анализ

На вход подаётся набор диалогов по которым нужно получить граф для диалоговой системы, который бы мог проводить аналогичные диалоги. Граф, если получать его путём обычной кластеризации операторских фраз, получается очень громоздким. В нём плохо видно структуру, его сложно анализировать.

Поскольку конечной целью является построить автомат аналогичный тому, что работает в продуктовой части команды, то появляется требование привести его в состояние, когда его можно изучать вручную.

То есть так же как и в графе создаваемом вручную, появляется необходимость выделить отвлечения. В этом случае его структура становится более удобной для изучения. Его можно использовать как вспомогательный инструмент.

Такие выделения отвлечений позволяют грамотно обрабатывать сценарии, которых не было в изначальном наборе диалогов. Если такие отвлечения не выделить, то в случае вопроса, не предусмотренного в этом месте диалоговая система либо ответит невпопад, либо зависнет.

Необходима хорошая кластеризация текстов, поскольку любой алгоритм выделения отвлечений так или иначе будет опираться на эту кластеризацию. При таких кластеризациях полезно учитывать имеющуюся информацию, то есть фразы до текущей и после.

1.3. Постановка задачи

В связи с описаной выше проблемой громоздкости графа, появляется необходимость выделить отвлечения, которые соответственно могли бы встретиться в любом месте.

В случае, когда диалог проводит оператор вопросы-отвлечения нет необходимости расписывать, но в отличие от оператора диалоговой системе нужен чёткий скрипт, который бы обрабатывал все возможные случаи.

Необходимо выделить отвлечения и перестроить граф таким образом, чтобы отвлечения выделились в отдельный подграф, куда можно было бы перейти из любого места диалога. Такой граф будет покрывать большее количество диалогов. Кроме того, и сам граф, и отвлечения становится проще анализировать при необходимости вручную.

1.4. Выводы по первой главе

Рассмотрена предметная область графовой структуры диалогов. Разобрана структура продуктового графа и структура графа для восстанавливаемой модели. Проведён анализ задачи восстановления графа. Поставлена задача выделения отвлечений.

ГЛАВА 2. ТЕОРЕТИЧЕСКАЯ ЧАСТЬ

2.1. Модель предлагаемого решения

Поскольку граф на данном этапе всё ещё перестраивается, то информация о произнесенных человеком фразах является полезной, так как содержит в себе контекст. Поэтому мы оставляем фразы человека в качестве вершин.

Нужно понимать, что изначально кластеризация проводилась только по фразам оператора. Фразы вершин же были разделены на группы, где для каждой группы совпадала предыдущая и последующая вершины оператора. И уже внутри этих групп бились на некоторые подгруппы.

Рассмотрим два подхода в решении задачи выделения отвлечений:

- Первый подход заключается в том, чтобы выделить вершины, в которые идёт много рёбер. Порог считается функцией от количества кластеров на которые бъются фразы оператора.
 - Мы предполагаем, что поскольку отвлечение встречается в разных местах, то и рёбра будут идти в него из множества различных вершин. Такая гипотеза является хорошей, поскольку в обычном графе в вершину обычно приходит одна или две ветки, в случае же отвлечения их должно быть много, или же оно встречается крайне редко.
- В качестве другого подхода можно выделить циклы и сказать, что вершина следующая в диалоге за вершиной повторения с некоторой вероятностью будет являться началом отвечения.
 - Здесь мы пользуемся наблюдением, что после отвлечения на стронний вопрос, оператор зачастую повторяет ту же или схожую фразу для возвращения в сценарий. Более того, эта идея используется в графе, который реализован для реального окружения. Там диалоговая система так же повторяет фразу, её сокращенную версию или её иную формулировку, которую произносил, перед тем, как перейти в отвлечение.

Поскольку подходы используют разные идеи их так же имеет смысл комбинировать и использовать данные полученные в обоих подходах.

2.2. Соответствие поставленным требованиям

Такие алгоритмы позволят найти для диалогов которые были проведены с системой, отвлечения, и сопоставить их с выделенными лингвистами вручную для графа.

ГЛАВА 3. ОПИСАНИЕ ТЕХНИЧЕСКОЙ РЕАЛИЗАЦИИ

3.1. Подход с большим количеством рёбер входящих в вершину

Выбираются вершины, в которые входит много ребер. Для значений размеров кластеров в интервале от двенадцати до пятнадцати был выбран параметр три. При увеличении количества кластеров соответственно должен увеличиваться и порог.

Во время тестирования на реальных диалогов человека с человеком была выявлена важная особенность. На работу алгоритма очень сильно влияет качество кластеризации. Поскольку фразы в голосовых диалогах не всегда верно переводятся в текст, сами фразы сравнительно короткие. А в случае людей-операторов ещё и очень вариативные, то кластеризация оказалась очень некачественной.

3.2. Подход с поиском циклов

После кластеризации ищутся пары вершин для которых кластеры совпадают. Так же было добавлено ограничение на расстояние между ними в диалоге. Оно должно быть не слишком велико, поскольку ясно что отвлечение бывает длинным очень редко, а иначе можно случайно выкинуть почти весь диалог.

В этом случае в качестве потенциальных отвлечений мы выбираем вершины человеческих фраз которые первые следуют после начала цикла. После перевода графа в продуктовый режим у нас эти вершины станут рёбрами и таким образом это будут триггеры, которые будут перенаправлять русло диалога в отвлечение.

Ниже находится псевдокод для поиска одного цикла:

```
function Remove cycles(dialog)

for msg \in dialog do

msg\_num + +

if (last\_msg[msg.cluster] - msg\_num) <= 5 then

cycle\_end \leftarrow last\_msg[msg.cluster]

dialog.remove\_cluster(cycle\_start, msg\_num)

end if

end for

end function
```

3.3. Улучшение кластеризации

В качестве решения проблемы некачественной кластеризации было предложено использовать данные из фраз человека. До этого для всех фраз человека между двумя фразами оператора, они кластеризировались и никак не использовались.

Было решено кластеризировать тексты пользователей. Но поскольку как описывалось выше, кластеризация не достаточно хорошая, то необходимо было отсеять плохие кластеры во избежание каскадных ошибок.

Для этого использовалось попарное сравнение фраз внутри каждого кластера. Для этого сравнивались наборы слов внутри фразы с весами. Если точность превышала порог 0.5, то пара считалась хорошей.

Константа 0.5 была выведена эмперически. Для большего значения в кластре начинало содержаться большое количество фраз разных по смыслу.

Проверять все пары оказалось очень долго $O(n^2)$, а в предыдущей части восставновления все операции имели ассимтотику не более чем $O(n\log n)$, то получилось так, что эта часть занимала значительно больше половины времени от всего восстановления графа.

Тогда было решено для каждого кластера брать случайную выборку, равная утроенному размеру кластера, ассимптотически это занимало уже O(n). В силу достаточно больших размеров кластеров (размер их для основной массы данных состовляет несколько сотен фраз нескольких сотен фраз), статистически показывало те же результаты, что и полная выборка.

Ниже приведён псевдокод для данной функции:

```
function IsGoodCluster(msgs)
num\_of\_comparings \leftarrow 3 \cdot msgs.size()
for\ (msg1, msg2) \in msgs.getPairs(num\_of\_comparings)\ do
good\_pairs + = msg\_compare(msg1, msg2)
end\ for
cluster\_threshold \leftarrow 0.5
return\ good\_pairs\ /\ num\_of\_comparings >= cluster\_threshold
end\ function
```

Сравнение двух сообщений, это соответственно бинарное, т.е. возвращается 1 или 0.

3.4. Оценка для сравнения результатов

В качестве верной модели использовалась модель написанная вручную. Модель хранится в формате *json* и в ней фразы человека соответственно являются условиями перехода.

Для того, чтобы можно было сравнивать текущую модель и изначальную. Первая переводилась в формат второй следующим образом:

- Каждая вершина новой модели сопостовлялась одной одной изначальной. Сопоставление проводилось путём сравнения произносимой фразы.
- Вершины фраз человека были выделены в группы, каждая группа относилась к одному ребру и являлась будующим набором исходящих рёбер.
- Технические вершины в изначальном графе игнорировались, но учитывалось их место в последовательности модели.
- Сравнивались наборы вершин отвлечения в изначальном графе и в полученном.

ГЛАВА 4. РЕЗУЛЬТАТЫ ЭКСПЕРИМЕНТОВ

4.1. Используемые данные

В качестве данных использовалось два принципиально разных типа наборов диалогов. Первые проводились уже с существующим скриптом. Второй тип, это данные диалогов человека с человеком.

Особенность первого заключается в том, что там легко кластеризовать фразы оператора, так как они произносятся всегда одинаково. Так же для этого случая есть возможность перевести полученный граф в тот же формат и сравнить полученный результат с оригиналом.

Особенности второго соответсвенно следующие: во первых там говорят разные операторы и у них разный стиль подачи одних и тех же данных. Во вторых диалоги более сложные и зачастую отходят от скрипта. В третьих люди решают более сложные вопросы и умеют давать ответы на не предусмотренные скриптом вопросы. На этот вариант данных стоит ориентироваться, но в связи с отсутствием оригинального скрипта в удобном формате напрямую сравнить полученный результат представляется возможным только вручную.

В обоих случаях есть сложности с переводом речи людей в текст, поэтому иногда даже рассматривая текст диалога вручную нельзя понять что человек имел ввиду.

4.2. Улучшение кластеризации

Алгоритм вносит небольшие изменения и способен объединять некоторые одинаковые кластеры.

Основная сложность состояла в анализе, так как для данных из разговоров с искуственным интелектом кластеризация фраз оператора изначально была очень хорошей в силу того, что фразы повторялись. Для случаев разговоров человека с человеком анализ результатов приходилось проводить вручную в силу отсутствия разметки данных.

Были проведены исследования по влиянию параметров алгоритма на результат. В результате чего были выявлены следующие закономерности:

— Пороговое значение схожести сообщений для каждого кластера должно варьироваться от 0.2 до 0.5. В этом промежутке в качестве пар схожих сообщений выбираются схожие пары сообщений. Для

меньшего значения соответственно практически полностью одинаковые. Для большего у них появляется вариативность.

— Пороговое значение количества хороших пар в кластере должно варьироваться так от 0.25-0.5. Для больших значений в одном кластере начинают появляться наборы фраз несущие разный смысл.

4.3. Алгоритм поиска отвлечений по рёбрам

Для данного алгоритма критично качество кластеризации и наличие небольшого количества выбросов.

В случае с данными из реальных диалогов зачастую не было видно правильно выделеных отвлечений из-за смешения кластеров и операторских и человеческих вершин.

Для данных из диалогов с существующей диалоговой системой алгоритм находил практически все отвлечения. Основная причина столь большого различия в том, что операторские фразы во втором случае кластеризуются практически идеально.

4.4. Поиск циклов

После того, как мы нашли циклы мы их удаляем, таким образом основной граф становится менее громоздким и его легче анализировать. Из особенностей реализации важно отметить, что удаляются не все циклы, а только размера не более чем 5. Рассмотрим пример следующего диалога:

Оператор: Здравствуйте

Человек: Ало

Оператор: Меня зовут Даша, вы ***1?

Человек: *шуршание*

Оператор: Извините, я вас не расслышал, повторите пожалуйста

Человек: Я говорю давайте задавайте

Оператор: Вы сейчас ***?

Человек: сейчас нет

Оператор: Вы нашли ***?

Человек: да

Оператор: Убрать *** в архив?

 $^{^{1}}$ Здесь и далее *** будут использоваться для обезличивания частей диалога

Человек: *неразборчивый текст*

Оператор: Извините, я вас не расслышал, повторите пожалуйста

Человек: ненадо пока убирать ***

Оператор: Извините за беспокойство, всего доброго, до свидания

Если мы удалим все фразы между двумя просьбами повторить,то потеряем состояния, которые не являются отвлечениями.

Ниже приведена таблица, в ней видно как уменьшается размер графа при удалении циклов:

Номер датасета	размер	количество вершин	количество рёбер
1	10000	141	587
		134	528
2	661	71	194
		67	179
3	1000	155	570
		142	479
4	1086	98	283
		92	252
5	998	159	753
		142	631
6	5000	48	137
		46	120
7	10000	88	296
		87	293
8	10000	112	515
		111	506
9	3325	161	1078
		154	955
10	10000	116	473
		115	457
11	588	122	366
		115	340

Среди этих датасетов есть 2 принципиально разных типа: Первый тип – **оператор** + **человек**, эти датасеты нам предоставили компании и в них человек придерживается некоторого скрипта, но заметно от него отклоняется, поэтому при меньших размерах порядок вершин в них такой же. К этому типу относятся соответственно датасеты 2, 4, 5, 9, 11.

Второй тип – **искуственный интелект** + **человек**, эти датасеты были собраны соответственно компанией при звонках со скриптами написанными вручную. К этому типу соответственно относятся 1, 3, 6, 7, 8, 10.

В обоих типах при увеличении размера датасета увеличивается количество вершин. Важно отметить, что большинство из вершин, это ответы человека, количество же операторских вершин примерно равно 15. Для случая диалогов человека с человеком размеры графа могут быть изначально больше, это объясняется тем, что в нём больше вариативность фраз.

Вырезанные ребра и вершины соответственно отделяются и становится проще анализировать граф.

Если рассмотреть какие вершины из операторских попадают в циклы, то хорошо видно тенденцию того, что есть несколько вершин у которых большое количество ответов попадает в циклы. Некоторые такие вершины, как можно заметить исчезают вообще. Для остальных можно подобрать пороговое значение при котором можно будет считать, что вершина является триггером отвлечения.

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

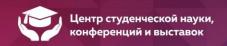
В ходе выполнения работы была рассмотрена задача выделения отвлечений в графовой модели для голосовой диалоговой системы. Для её решения были разработаны и написаны алгоритмы основанные на особенностях разговоров оператора с человеком. Были учтены особенности существующей модели графовых диалогов и данные полученные при её использовании.

Были написаны алгоритмы выделения циклов и поиска отвлечений по рёбрам. Эти алгоритмы позволяют выделить значительное количество отвлечений и уменьшают размер основного графа. Кроме того в ходе разработки стало ясно, что алгоритмы очень чувствительны к кластеризации и возникла необходимость улучшить её качество. Для чего был разработан алгоритм на основе данных о соседних фразах.

Поскольку работа является частью большего проекта. То интеграция в реальное окружение запланирована по завершению всех частей проекта. Разработка должна будет автоматизировать часть рабочих процессов.

Одно из возможных направлений развития работы, использовать информацию о пользователе в диалоге, сделав его таким образом более естественным. Так же существует возможность выделить некоторые общие отвлечения для всех диалогов, получая таким образом возможность предсказывать отвлечения в виде подсказок.





:</->

IX КОНГРЕСС МОЛОДЫХ УЧЕНЫХ

ДИПЛОМ

ПОБЕДИТЕЛЯ КОНКУРСА ДОКЛАДОВ ДЛЯ ПОСТУПЛЕНИЯ В МАГИСТРАТУРУ

награждается

ЮЛИЯ КОНСТАНТИНОВНА САВОН

Ректор Университета ИТМО

В. Н.Васильев