	Содержание	
Терв. примен	Введение	
<u>α</u> υ :	1 Техническое задание	
leps	1.1 Назначение разработки и область применения	
	1.2 Технические требования	
	2.1 Выбор операционной системы	
	2.2 Выбор языка программирования	
$\vdash \vdash$	2.3 Выбор среды разработки	
	2.4 Обзор существующих систем	
	2.5 Выбор подхода к решению задачи распознавания и классификации	
	3.Разработка структуры программной части	
0	5.2 Разработка структуры программы для создания классификатора	
Справ. №	5.3 Разработка структуры клиента	
пра	4 Разработка программных средств	
O	5. Тестирование системы	
	5.1 Тестирование клиентской части системы	
	5.2 Оценка эффективности системы	
	Заключение	
	Список литературы	
	Приложение А	
Взам. инв. № Инв. № дубл. Подпись и дата		
Подпись и дата	ВКР-НГТУ-09.03.01-12B-2-009-20	
Щ	Изм. Лист № докум. Подпись Дата	
55	Разраб. Пресняков И.А Лит. Лист	Листов
Инв. № подл.	Провер. Гай В.Е. Программная система рекомендации 3	30
3. №	музыки	Апексеева
Ине	Н. Контр. Утверд.	, DICKCEEDA

Введение С развитием интернета большое распространение получили социальные сети. Такие сайты содержат множество мультимедийной информации, такой как: музыка, видео, изображения. Но так как поток информации слишком большой, пользователям обычно сложно найти что-то интересное именно для них. Для того что бы помочь людям с этой проблемой и были созданы рекомендательные системы. Их задача заключается в прогнозировании того какой контент будет интересен человеку, имея информацию о его профиле. Однако, существующие системы не всегда позволяют добиться хорошего результата. Поэтому возникла идея написания системы классификации на основе эмоционального отклика. То есть в качестве признаков классификации в данной системе выступают эмоции, которые музыка вызывает у людей. Такая система позволяет иначе оценивать контент и давать такие рекомендации, какие классические системы не могу дать. № подл Лист ВКР-НГТУ-09.03.01-12В-2-009-2016ПЗ 4

Изм.

Лист

№ докум.

Подпись

Дата

Перв. примен.	1 Техническое задание 1.1 Назначение разработки и область применения Разрабатываемая система предназначена для рекомендации музыки пользователям на основе эмоционального состава аудиозаписей. Это система является прототипом системы рекомендация для социальных сетей.
Справ. №	 1.2 Технические требования Рассмотрим требования, предъявляемые разрабатываемой системой к ЭВМ: операционная система Microsoft Windows не ниже версии XP; требования к аппаратному обеспечению определяются операционной системой; клавиатура и мышь; Разрабатываемая система рекомендаций, должна обладать следующим
Подпись и дата	функционалом:
Взам. инв. № Инв. № дубл.	
г подл. Подпись и дата	7
Инв. № подл.	Изм. Лист № докум. Подпись Дата

2 Анализ технического задания. 2.1 Выбор операционной системы Одна из важнейших задач, которую предстоит решить перед началом разработки – это выбор операционной системы. Использование каждой из них имеет свои особенности Рассмотрим наиболее распространенные операционные системы: – Windows – операционная система корпорации Microsoft. Наиболее распространённая пользовательская система. – Mac OS – это операционная система, разработанная компанией Apple. В настоящее время является второй наиболее по популярности операционной системой. Мас OS является частью семейства операционных систем Unix. - Linux - общее название Unix-подобных операционных систем, основанных на одноимённом ядре. Является открытой операционной системой. После анализа возможностей операционных систем было принято решение использовать операционную систему Windows, так как она содержит все возможности для разработки данного ПО. Лист ВКР-НГТУ-09.03.01-12В-2-009-2016ПЗ Изм. Лист № докум. Подпись Дата

2.2 Выбор языка программирования

Выбор языка программирования важны этап разработки программного обеспечения. Учитывая то, что разработка ведётся под операционную систему Windows, можно выделить такие распространенные языки программирования как: Python, R, и Java.

Рассмотрим их более подробно:

- Python высокоуровневый язык, поддерживающий множество парадигм программирования: ООП, функциональное, структурное программирование и другие.
 Python скриптовый язык, т.е. исходный код программы не компилируется, а выполняется с помощью интерпретатора.
- R интерпретируемый язык, созданный для обработки информации. Поддерживает множество статических и численных методов. Почти все стандартные функции R написаны на самом R это делает его легким в изучении, так как каждый пользователь может посмотреть и понять, как реализован тот или иной интересующий его метод. Этот язык так же является легко расширяемым за счет скачиваемых пакетов, что позволяет «заточить» его под задачи, для которых он изначально не был предназначен. Так же R позволяет внутри себя вызвать функции языков C, Java и C#, что позволяет увеличить скорость работы и функционал языка.
- Java объектно-ориентированный язык. Данный язык компилируется в промежуточный байт код, который затем выполняется на виртуальной машине Java это позволяет уйти от особенностей архитектуры на котором будет выполнятся код и достичь платформонезависмости. Данный язык программирования широко распространен и имеет множество бесплатных библиотек для научных вычислений.

Решающим факторам выбора языка стало наличие библиотеки для работы со звуковыми файлами — seewave и библиотеки для классификации с помощью метода опорных векторов - e1071 в языке R.

Seewave предоставляет:

- функции для анализа сигнала;
- функции для открытия звуковых файлов;
- функции для генерации звукового сигнала.

дпись Дата

Перв. примен.	е1071 — библиотека с различными методами, относящимися к области статистики и теории вероятности. Содержит в себе функции для анализа латентных классов, быстрого преобразования Фурье, нечеткой кластеризации и многие другие, но главное эта библиотека содержит возможности для создания системы классификации на основе метода опорных векторов
Справ. №	
Подпись и дата	
Инв. № дубл.	
Взам. инв. №	
Подпись и дата	
Инв. № подл.	ВКР-НГТУ-09.03.01-12В-2-009-2016ПЗ Лист Изм. Лист № докум. Подпись Дата

Перв. примен.	1	и для разраб	языка R: V ботки RStudi	о языка п Weka, RS o. Это о и являют	програ Studio, ткрыт гся:	ммирования существует множество сред разработки. Так R Commander. Была выбрана интегрированная среда ая кроссплатформенная среда для разработки на языке с, чтобы диагностировать и быстро исправить ошибки;
Справ. №			- Интегриро - Простое уг	ванная по правлению выполносинтакси	омощі е неск ения в иса;	ь и документация; голькими рабочими каталогами; кода прямо из редактора;
Подпись и дата						
Взам. инв. № Инв. № дубл.						
⁄/нв. № подл.	<i>Изм.</i>	Лист	№ докум.	Подпись	Дата	ВКР-НГТУ-09.03.01-12B-2-009-2016ПЗ 9

2.4 Обзор существующих систем

Рассмотрим принцип работы наиболее популярных рекомендательных систем:

1) Яндекс музыка

Анализирует профиль пользователя, какие песни и исполнители ему понравились. Каждый раз, когда пользователь совершает то или иное действие система заново формирует рекомендации, это позволяет быстро менять рекомендации в случае изменения настроения пользователя.

Делая прогноз, алгоритм также учитывает информацию о том, как связаны друг с другом объекты из каталога Яндекс. Музыки: треки, альбомы, исполнители, жанры. Кроме того, система сравнивает профили всех пользователей Яндекс. Музыки. Это делается для того, чтобы выявить людей со схожими музыкальными предпочтениями: то, что нравится одному, может понравиться и другому. [5]

2) Вконтакте

Подбор рекомендаций основан на предпочтении всех пользователей у которых есть такие же аудиозаписи – система анализирует их список и выбирает те песни, которые встречаются чаще всего у таких людей, но которых нет у текущего пользователя. Результат таких рекомендаций не всегда идеален, так как у людей слишком разные вкусы. [6]

3) Apple music

Эта система учитывает следующие действия пользователя: лайки, проигрывания, содержимое медиатеки и на основе их формирует рекомендации

Чем дольше пользователь слушает музыку при помощи сервиса, тем точнее сервис должен понимать его интересы. [7]

Все рассмотренные выше системы построены на методы коллаборативной фильтрации.

В таких системах оценивается поведении пользователей в прошлом: их оценки той или иной музыке, покупки и частота прослушиваний тех или иных треков.

Такая система не лишена недостатков основным, из которых является — холодный старт. Т.е. когда рекомендательная система только начинает свою работы и пользователи еще не успели совершить много действий, результат работы системы будет посредственным, т.к. ей не на чем основывать свои рекомендации.

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

Перв. примен.	Разрабатываемая в данной работе система построена на принципе фильтрации содержимого — т.е. признаки для рекомендации выстраиваются не на основе действий пользователей, а на непосредственно самом контенте. Такая система позволяет избежать проблемы «холодного старта», т.к. ей нет необходимо ожидать действий пользователей для генерации рекомендация.
Справ. №	
Подпись и дата	
Инв. № дубл.	
Взам. инв. №	
Подпись и дата	
Инв. № подл.	ВКР-НГТУ-09.03.01-12В-2-009-2016ПЗ Лист Изм. Лист № докум. Подпись Дата

Лист

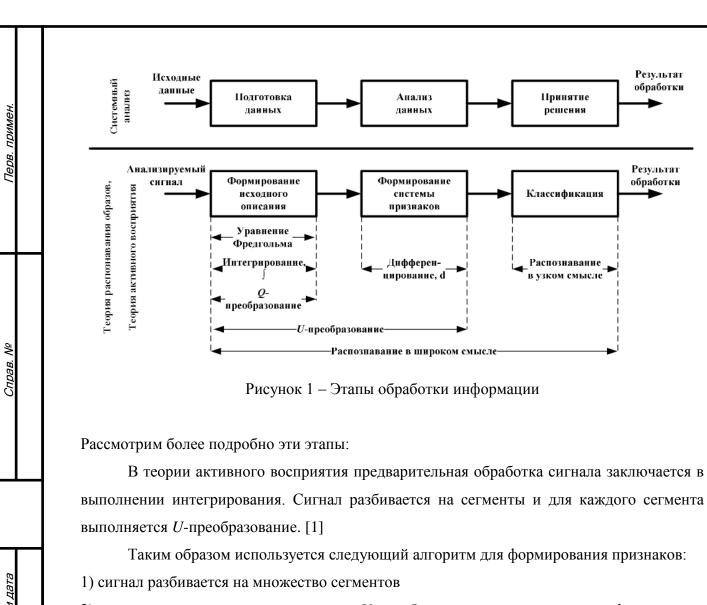
№ докум.

Подпись

Дата

ВКР-НГТУ-09.03.01-12В-2-009-2016ПЗ

12



- 2) к каждому сегменту применяется U-преобразование и в результате формируется спектральное представление каждого сегмента.
- 3) на основе спектрального представления формируется описание с помощью закрытых групп.

На этом этап вычисления признаков заканчивается. Затем полученные признаки предаются в классификатор, который определяет, к какому классу они принадлежат.

В данной работе в качестве механизмов классификации был выбран метод опорных векторов— алгоритм для классификации основанный на обучении с учителем. Идея метода состоит в переводе исходных векторов в пространство более высокой размерности и поиск разделяющей гиперплоскости с максимальным зазором в этом пространстве. Две параллельных гиперплоскости строятся по обеим сторонам гиперплоскости, разделяющей наши классы. Разделяющей гиперплоскостью будет гиперплоскость, максимизирующая расстояние до двух параллельных гиперплоскостей[3].

В качестве классов в данной системы было решено использовать следующий список эмоций: веселье, воодушевление, покой, раздражение, разрушение.

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

дубл.

Инв. №

≷

Подпись и дата

поди.

3. Разработка структуры программной части

3.1 Разработка общей структуры системы

Программная часть моей системы будет состоять из 2х частей:

1) программа для создания классификатора

Так как классификатор SVM необходимо обучить перед использованием было принято решение сделать его обучение в виде отдельной программы и сохранять созданный им классификатор. Это позволяет не тратить время на то что бы заново создать классификатор при каждом запуске клиента.

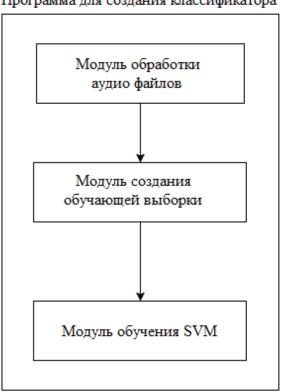
Это часть использует заранее подготовленную подборку звуковых файлов, с уже определенными классами для обучения классификатора, который будет использоваться для рекомендаций в дальнейшем.

2)клиентская программа рекомендательной системы

Программа с помощью, которой пользователь может получить музыкальные рекомендации.

Позволяет открыть пользователю музыкальный файл и получить его эмоциональный состав. Выводит список рекомендованных аудиозаписей основываясь на поиске схожих по эмоциональному составу файлов в базе данных.

Программа для создания классификатора



Клиентское приложение

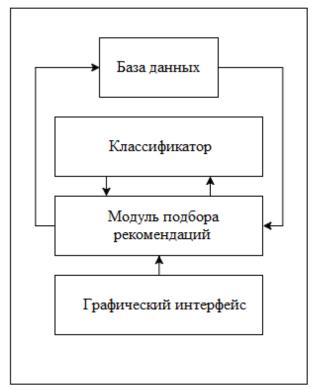


Рисунок 2 – Общая структура программы

ı						l
	Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата	

Перв. примен.	Исходя из того что, язык R поддерживает сохранение переменных в виде файлов, то было принято решение связать две эти части с помощью файловой системы. Таким образом переменная содержащая модель классификатора в первой части программы сохранится в виде файла, а затем с помощью стандартных средств языка восстанавливается в клиенте.
Справ. №	Рассмотрим каждую часть более подробно.
Подпись и дата	
е Инв. Nº дубл.	
та Взам. инв. №	
Подпись и дата	
Инв. № подл.	ВКР-НГТУ-09.03.01-12В-2-009-2016ПЗ Лист Изм. Лист № докум. Подпись Дата

3.2 Разработка структуры программы для создания классификатора

Программа для создания классификатора необходима для того, чтобы с помощью заранее заготовленного набора аудиозаписей обучить классификатор и сохранить его для дальнейшего использования в клиенте.

Ниже приведена его обобщенная структура:

Программа для создания классификатора

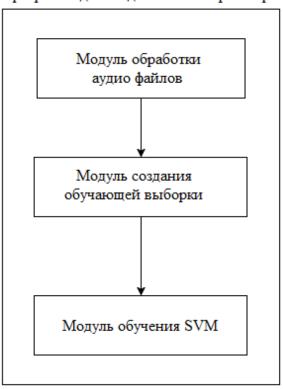


Рисунок 3 — Структура программы для создания классификатора

Рассмотрим каждый модуль более подробно:

1) модуль обработки аудиофайлов

На вход этого модуля подается заранее подготовленный набор файлов, разбитых по 5 разным эмоциям, которые они вызывают. Далее модуль выполняет для каждого из файлов одну и ту же последовательность действий:

- 1.1) открытие файла
- 1.2) разные отрезки музыки могут вызывать различные эмоции, поэтому аудиозапись делится на 10 частей по 5 секунд и для каждой части выполняются следующие действия:

Лист 16

- 1.2.1) выполняется U преобразование
- 1.2.2) вычисление закрытых групп на основе U-преобразования
- 1.2.3) полученные признаки добавляются в общий массив

					ВКР-НГТУ-09.03.01-12В-2-009-2016ПЗ
Изм	Лист	№ докум.	Подпись	Дата	

Таким образом в конце этого этапа мы получаем массив, состоящий из признаков для 10 отрезков из каждого аудиофайла. 2) модуль создания обучающей выборки На этом этапе из массива признаков создается обучающая выборка. Для этого необходимо указать названия классов для каждого из элементов массива. Затем измененный массив конвертируется в понятный для библиотеки е1071 вид, и этап подходит к концу. 3) модуль обучения В этом модуле на основе обучающей выборке создается классификатор. Классификатор создается с использованием средств библиотеке e1071, таким образом, нам необходимо передать в метод библиотеки созданную обучающую выборку, а также ряд параметров, которые были подобраны в результате эксперимента (эти параметры влияют на то как будет происходить классификация). № подл Лист ВКР-НГТУ-09.03.01-12В-2-009-2016ПЗ 17 Изм. Лист № докум. Подпись Дата

3.3 Разработка структуры клиента

Данная часть системы представляет собой программу, в которую пользователь загружает свои аудиозаписи и получает рекомендации основываясь на них.

База данных Классификатор Модуль подбора рекомендаций Графический интерфейс

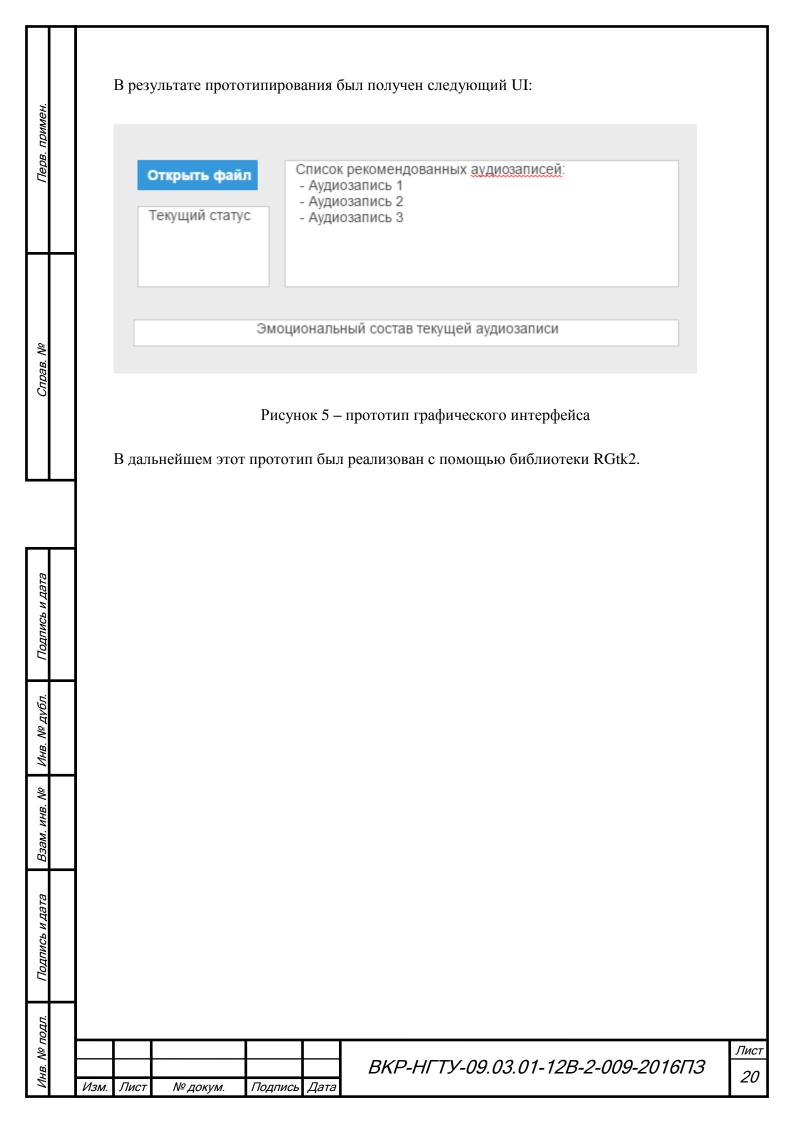
Рисунок 4 – Структура клиентской части программы

Рассмотрим каждый модуль более подробно:

- 1) модуль рекомендаций центральный модуль клиента. Запускается каждый раз, когда из графического интерфейса приходит запрос на поиск рекомендаций и выполняет следующий действия:
- 1.1) получение признаков из файла, полученного из графического интерфейса файл подвергается такой же обработке, как и при создании классификатора (файл делится на 10 частей, выполняется U преобразование, высчитываются закрытые группы)
- 1.2) подключение классификатора программа загружает заранее подготовленный в первом приложении классификатор для использования
- 1.3) признаки, полученные на первом этапе, передаются в классификатор. В итоге получаем эмоциональный состав этой аудиозаписи.

			·	
Изм	Пист	№ локум	Полпись	Пата

_							
Перв. примен.		 1.4) в базе данных происходит поиск записей наиболее похожих по эмоциональному составу с той которую передал пользователь. Получаем список записей, рекомендованных пользователю, которые передаем в графический интерфейс. 1.5) состав текущей записи добавляется в базу данных, для того что бы она могла быть рекомендована в дальнейшем. 2) БД – база данных хранящая в себе информацию о эмоциональном составе 					
Справ. №		аудиозаписей, которые уже были обработаны программой. Именно отсюда берутся тредля рекомендаций. Таблица базы данных имеет следующую структуру: Таблица 1 – Структура базы данных Id Имя файла Эмоция1, Эмоция2, Эмоция3, Эмоция4, Эмоция Уникальный Имя аудиозаписи Хранит эмоциональный состав каждой идентификатор которое будет аудиозаписи					
	аудиозаписи выводится пользователю Для взаимодействия с базой данных необходимы следующие функции:						
Подпись и дата Взам. инв. № Инв. № дубл. Подпись и дата		 2.1) функция поиска					
Инв. Nº подл.		- Отображение списка рекомендаций — — — — — — — — — — — — — — — — — — —					



4. Разработка программных средств

Рассмотрим основные методы, реализованные в системе:

getClass - метод для получения эмоционального состава аудиозаписи

Таблица 2 – метод getClass

№	Имя параметра	Комментарий
1	fp	Путь к треку для анализа
2	svm	Классификатор

```
getClass = function(fp)
  song <- NULL
  summyArray <- NULL</pre>
  for (k in 1:10) {
#файл делится на 10 частей
    w<-NULL
    w \leftarrow readWave(fp,units="seconds", from = (1+(k-1)*3),
to = (5+(k-1)*3))@left
#для каждой части выполняется U преобразование
    u<-getUTrans(w,128,64,oper,flt)
#получение закрытых групп
    a <- getfeatures('cls1d',u,fullGrp,clsGrp,oper)</pre>
#признаки добавляются в общий массив
    summyArray <- c(summyArray,a)</pre>
#массив конвертируется дата фрейм
  df <- matrix(summyArray,10,840,byrow=TRUE)</pre>
  df <- as.data.frame(df)</pre>
#получение эмоциональных составляющих файла с помощью SVM
  svm.pred <- predict(svm.model, df)</pre>
  t<-table(svm.pred)
  print(t)
  return(t)
}
```

searchSong – метод для поиска похожих аудиозаписей в базе данных

Таблица 3 – метод searchSong

No॒	Имя параметра	Комментарий
1	classes	Массив из эмоций исходной аудизаписи

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

```
searchSong = function(classes)
       library(RSQLite)
       con <- dbConnect(SQLite(), "db1.sqlite")</pre>
       rs <- dbSendQuery(con,paste0("SELECT * FROM</pre>
                fun = ",classes[1],
                                        " AND inspiration =
     ",classes[2],
                                        " AND calm = ",classes[3],
                                        " AND irritation =
     ", classes[4],
                                        " AND destruction =
     ",classes[5],";"))
       qettedSongs = fetch(rs, n = -1)
       dbDisconnect(con)
       return (gettedSongs["name"])
addSong – метод для добавления треков в базу данных
Таблица 4 – метод addSong
№
     Имя параметра
                    Комментарий
1
    classes
                    Массив
                             ИЗ
                                   эмоний
                                             исходной
                    аудиозаписи
2
     Name
                    Имя песни
     function(name, classes)
       library(RSQLite)
       con <- dbConnect(SQLite(), "db1.sqlite")</pre>
                          paste0("INSERT
                <-
                                                  INTO
                                                            songs (name,
     fun, inspiration, calm, irritation, destruction) VALUES
     ('", name, "', ", classes[1], ", ", classes[2], ", ", classes[3], ", ", c
     lasses[4], ", ", classes[5], ");")
       rs <- dbSendQuery(con, query)</pre>
       rs <- dbSendQuery(con, "SELECT * FROM songs;")</pre>
       print(fetch(rs, n = -1))
       dbDisconnect(con)
     }
для тестового набора.
```

getSVM - метод для обучения SVM, а так же выводит статистику по угаданным эмоциям

Изм. Лист № докум. Подпись Дата

ВКР-НГТУ-09.03.01-12В-2-009-2016ПЗ

Лист

№ докум.

Подпись

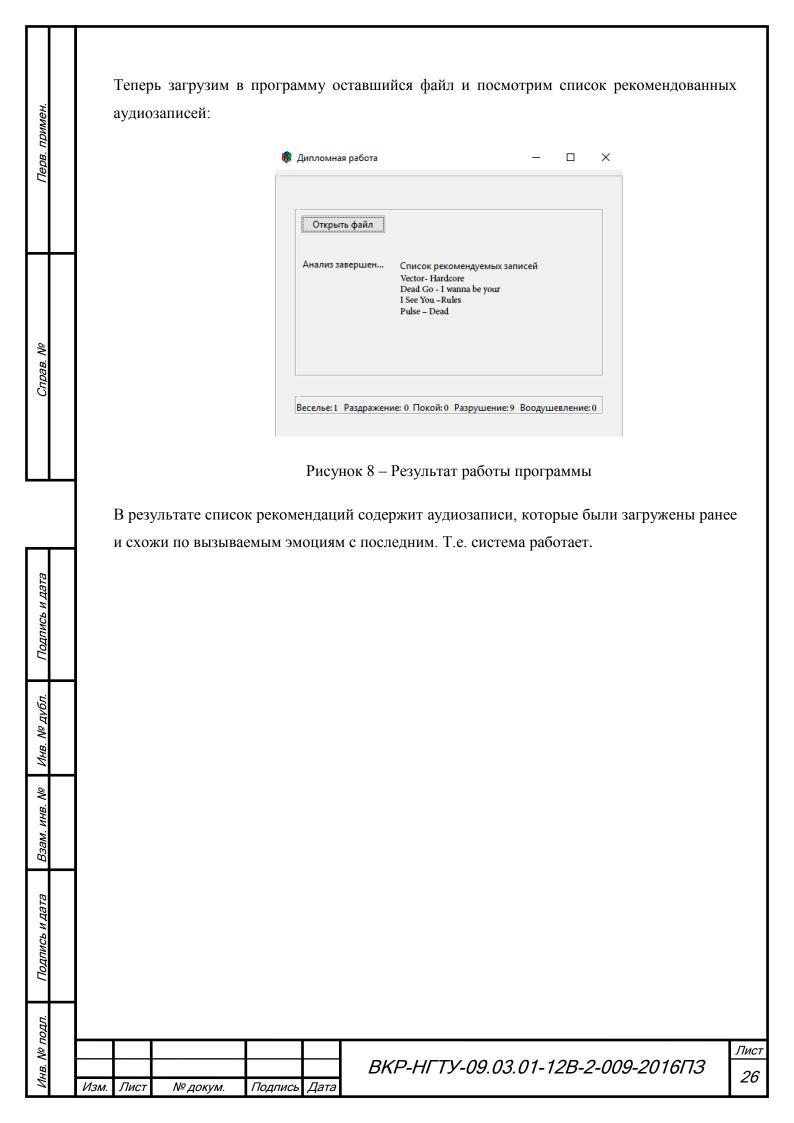
Лист

№ докум.

Подпись

Дата

	1						
Перв. примен.	5) после окон Тестирование	чания анализ	полнялось следук	к рекомендо		исей у людей схожие	
	Для первых четырех аудиозаписей был получен следующий состав: Таблица 6 – результаты анализа аудиозаписей						
Справ. №	Tuomiqu o p	,			D	D	
Спр		Веселье	Раздражение	Покой	Разрушение	Воодушевление	
	Vector- Hardcore	1	2	0	7	0	
	Dead Go - I wanna be your	0	2	0	8	0	
Подпись и дата	I See You – Rules	2	3	0	5	0	
77	Pulse – Dead	1	1	0	8	0	
Инв. № дубл.	Как видно их	эмоциональн	ный состав схож,	т.е. система	определения эмог	ций работает.	
Взам. инв. №							
Подпись и дата							
одл.							
Инв. № подл.	Изм. Лист № дон	кум. Подпис	ВКР-	НГТУ-09.	03.01-12B-2-00	09-2016ПЗ Дис 25	



П						
Перв. примен.	5.2 Оценка эффективности системы Для оценки эффективности системы был использован следующий метод: была создана тестовая подборка аудиозаписей, для которых были определены классы. В данном случае подборка состояла из 25 музыкальных файлов – по 5 файлов на каждый класс. Эти файлы были переданы в обученный классификатор. Далее в полученном эмоциональном составе для каждой записи выбиралась доминирующая эмоция и она сравнивалась с заранее заданным классом – если они равны, то система верно определила					
	класс.					
Справ. №	Были получены следующие результаты для тестовой выборки: Веселье - верно определено 4 из 5 Воодушевление - верно определено 5 из 5 Покой - верно определено 3 из 5 Раздражение - верно определено 4 из 5 Разрушение - верно определено 4 из 5					
	Итог: Для 19 файлов из 25 классы определены верно, т.е. эффективность системы					
Подпись и дата	составляет 76%					
Инв. № дубл.						
Взам. инв. №						
Подпись и дата						
Инв. № подл.	Изм. Лист № докум. Подпись Дата Дата Лист 27					

Перв. примен.	Заключение В результате выполнения выпускной работы спроектирована и программно реализована система рекомендации музыки на основе эмоционального отклика. Созданная система предназначена для рекомендации музыки людям основываясь на тех эмоциях что музыка вызывает у человека. Тестирование системы подтвердило её работоспособность и возможность использования для решения поставленной задачи. В дальнейшем на основе созданной системы планируется разработать ее вебверсию.
Справ. №	
Подпись и дата	
Инв. № дубл.	
Взам. инв. №	
Подпись и дата	
Инв. № подл.	ВКР-НГТУ-09.03.01-12В-2-009-2016ПЗ Дист Изм. Лист № докум. Подпись Дата

Перв. примен.	Перечень условных обозначений ООП - Объектно-ориентированное программирование SVM - support vector machine - Метод опорных векторов UI - user interface- пользовательский интерфейс БД – база данных
Справ. №	БД — база данных
<i>дата</i>	
Подпись и д	
Инв. № дубл.	
Взам. инв. №	
Подпись и дата	
Инв. № подл.	

Перв. примен.	Список литературы 1. Информационный подход к описанию звукового сигнала - Гай В.ЕТруды МФТИ, Том 6, № 2, 2014, С. 167-173. 2. Оценка эмоционального состояния человека по голосу с позиций теории активного восприятия - В. Е. Гай, В. А. Утробин, П. А. Родионов, М. О. Дербасов - Системы управления и информационные технологии, №1.1(59), 2015, С. 118-122.
Справ. №	3. Машина опорных векторов - http://www.machinelearning.ru/wiki/index.php?title=SVM 4. Мастицкий С.Э., Шитиков В.К. "Статистический анализ и визуализация данных с помощью R". 5. Как это работает? Рекомендации в Яндекс.Музыке - https://yandex.ru/blog/company/92883 6. «ВКонтакте» обновила рекомендации аудиозаписей - https://hi-tech.mail.ru/news/vk-music/ 7. Как работают рекомендации в Apple Music и как им помочь - http://appleinsider.ru/tips-
Подпись и дата	tricks/kak-rabotayut-rekomendacii-v-apple-music-i-kak-im-pomoch.html 8. Утробин, Владимир Александрович "Компьютерная обработка изображений. Основы специальной теории восприятия" - Нижний Новгород : Нижегородский гос. технический ун-т им. Р. Е. Алексеева, 2015
Взам. инв. № Инв. № дубл.	
дл. Подпись и дата	
Инв. № подл.	ВКР-НГТУ-09.03.01-12В-2-009-2016ПЗ 30 Изм. Лист № докум. Подпись Дата

```
Приложение А
         Main.R
         library(tuneR)
         library(seewave)
         library(audio)
         library(kknn)
          folders <-
         с ("Веселье", "Разрушение", "Раздражение", "Воодушевление", "Покой")
         waveList <- NULL
         waveList <- array(dim = 5)</pre>
         summaryArray <- NULL</pre>
         for (i in 1:5) {
           for (j in 1:5) {
             for (k in 1:10) {
         filePath <-
         paste0("C:\\dpr\\dp\\src\\songs\\", folders[i],"\\",j+10,".wav")
             print(filePath)
             wave <- readWave(filePath,units= "seconds", from = (1+(k-</pre>
         1) *3), to = (5+(k-1)*3))@left
             utr<-getUTrans (wave, 128, 64, oper, flt)
             a<-getfeatures('cls1d',utr,fullGrp,clsGrp,oper)</pre>
             waveList[[i]][10*(j-1) + k] <- list(a)
             summaryArray <- c(summaryArray,a)</pre>
           }
№ дубл.
         }
         save(summaryArray, file = paste("C:\\dpr\\dp\\src\\", "frame1",
ИНВ.
         ".rdata", sep = ""))
         load(paste("C:\\dpr\\dp\\src\\","frame1PokoiTest", ".rdata", sep
ಶ
         = ""))
         library("e1071")
         library("rpart")
Взам.
         loadedData <- NULL</pre>
         loadedData <- array(dim=5)</pre>
Подпись и дата
         for (i in 1:10)
           for (j in 1:100)
             for (k in 1:10) {
             load(file =
         paste0("C:\\dpr\\dp\\src\\songs\\", folders[i],"\\",j,".rdata"))
нв. № подл
             a<-dataList[1]
                                                                                  Лист
                                       ВКР-НГТУ-09.03.01-12В-2-009-2016ПЗ
                                                                                  31
```

Лист

№ докум.

Подпись

Дата

```
loadedData[[i]][j] <- dataList[[1]][2]</pre>
           }
           }
         }
         summaryArray <- NULL</pre>
        for (i in 1:5) {
           for (j in 1:10) {
             for (k in 1:10) {
             summaryArray <- c(summaryArray, waveList[[i]][10*(j-1) + k])</pre>
           }
           }
         }
         frame <- matrix(summaryArray,5*5*10,840,byrow=TRUE)</pre>
         frame <- as.data.frame(frame)</pre>
         classNames <- NULL
         for (i in 1:5) {
           for (j in 1:5) {
             for (k in 1:10) {
             classNames <- c(classNames, folders[i])</pre>
           }
         classesMatrix <- matrix(classNames,5*5*10,1,byrow=FALSE)</pre>
         frame[,841] <- classesMatrix</pre>
         frame1 <- frame</pre>
         index <- 1:nrow(frame)</pre>
        testindex <- sample(index, trunc(length(index)/8))</pre>
         aaa <- -testindex
        testset <- frame[testindex,]</pre>
        trainset <- frame[-testindex,]</pre>
        frame<-frame1
         save(frame, file = paste("C:\\dpr\\dp\\src\\","frame1PokoiTest",
         ".rdata", sep = ""))
         load(paste("C:\\dpr\\dp\\src\\","frame1PokoiTrain", ".rdata",
        sep = "")
        svm.model <- svm(V841 ~ ., data = frame, type = "C-</pre>
        classification", cost = 5000, gamma = 0.001, cross = 4)
        load(paste("C:\\dpr\\dp\\src\\", "frame1PokoiTest", ".rdata", sep
        = ""))
         svm.pred <- predict(svm.model, frame)</pre>
        tb<-table(pred = svm.pred, true = frame[,(840)+1])
        tb[,1]
୬
                                                                                 Лист
```

Лист

№ докум.

Подпись

Дата

BKP-HFTY-09.03.01-12B-2-009-2016F13

```
AddSong.R
        function(name, classes)
           library(RSQLite)
           con <- dbConnect(SQLite(), "db1.sqlite")</pre>
           query <- paste0 ("INSERT INTO songs (name,
        fun, inspiration, calm, irritation, destruction) VALUES
         ('", name, "', ", classes[1], ", ", classes[2], ", ", classes[3], ", ", class
        es[4],",",classes[5],");")
           rs <- dbSendQuery(con, query)
           rs <- dbSendQuery(con, "SELECT * FROM songs;")</pre>
          print(fetch(rs, n = -1))
          dbDisconnect(con)
        SearchSong.R
        searchSong = function(classes)
           library(RSQLite)
           con <- dbConnect(SQLite(), "db1.sqlite")</pre>
           rs <- dbSendQuery(con,paste0("SELECT * FROM
                                                             songs WHERE
              fun = ", classes[1],
                                           " AND inspiration = ",classes[2],
                                           " AND calm = ",classes[3],
                                           " AND irritation = ",classes[4],
                                           " AND destruction =
        ",classes[5],";"))
           gettedSongs = fetch(rs, n = -1)
           dbDisconnect(con)
           return (gettedSongs ["name"])
Ø
        GetClass.R
        getClass = function(fp)
           song <- NULL
           summyArray <- NULL</pre>
           for (k in 1:10) {
        #файл делится на 10 частей
             w<-NULL
             w \leftarrow readWave(fp,units="seconds", from = (1+(k-1)*3), to =
         (5+(k-1)*3))@left
        #для каждой части выполняется U преобразование
             u<-getUTrans(w,128,64,oper,flt)
        #получение закрытых групп
№ подл
             a <- getfeatures('cls1d', u, fullGrp, clsGrp, oper)</pre>
                                                                                Лист
                                      ВКР-НГТУ-09.03.01-12В-2-009-2016ПЗ
                                                                                33
     Изм.
                        Подпись Дата
         Лист
               № докум.
```

```
#признаки добавляются в общий массив
             summyArray <- c(summyArray,a)</pre>
        #массив конвертируется дата фрейм
          df <- matrix(summyArray, 10, 840, byrow=TRUE)</pre>
          df <- as.data.frame(df)</pre>
        #получение эмоциональных составляющих файла с помощью SVM
          svm.pred <- predict(svm.model, df)</pre>
          t<-table(svm.pred)
          print(t)
          return(t)
        }
        Gui.R
        library("RGtk2")
        source("getClass.R")
        source("addSong.R")
        source("searchSong.R")
        window = gtkWindow()
        window["title"] = «Дипломная работа»
        frame = gtkFrameNew("")
        window$add(frame)
        vbox = gtkVBoxNew(FALSE, 8)
        vbox$setBorderWidth(24)
        frame$add(vbox)
        upView = gtkFrameNew("")
        vbox$packStart(upView, FALSE, FALSE, 5)
        downView = gtkFrameNew("")
        vbox$packStart(downView, FALSE, FALSE, 5)
        hbox = qtkHBoxNew(FALSE, 8)
дубл.
        vbox1 = gtkVBoxNew(FALSE, 2)
Ø
        openFl=gtkButton(«Открыть файл")
Инв.
        status = gtkLabel("\n\n Идет анализ... \n\n", TRUE)
        progress = gtkLabel("\n
                                      \n\n\n\n\n\
        vbox1$packStart(openFl, FALSE, FALSE, 0)
Ø
        vbox1$packStart(status, FALSE, FALSE, 0)
        vbox1$packStart(progress, FALSE, FALSE, 0)
                           gtkLabel («Список рекомендуемых
                                                                       записей
        \n \
Подпись и дата
        hbox$packStart(vbox1, FALSE, FALSE, 5)
        hbox$packStart(table, FALSE, FALSE, 5)
        upView$add(hbox)
        spectr = gtkLabel("",TRUE)
        downView$add(spectr)
поди.
        spectr$setText("")
Ø
                                                                              Лист
                                     ВКР-НГТУ-09.03.01-12В-2-009-2016ПЗ
                                                                               34
     Изм.
         Лист
               № докум.
                        Подпись
                              Дата
```

```
openFunc<-function(button)</pre>
          dialog <- gtkFileChooserDialog("Open File", window, "open",
                                 "gtk-cancel", GtkResponseType["cancel"],
                                 "gtk-open", GtkResponseType["accept"])
          if (dialog$run() == GtkResponseType["accept"]) {
            filepath <- dialog$getFilename()</pre>
            filename = basename(filepath)
          dialog$destroy()
          status$setText("\n\n Идет анализ... \n\n")
          qt<-getClass(filepath)</pre>
          formatedStr <- NULL</pre>
          for (z in 1:5) {
            formatedStr
                                   paste0(formatedStr,paste0(folders[z],":
        ",qt[z]," "))
          spectr$setText(formatedStr)
          formatedStr <- «Список рекомендуемых записей \n"
          ss = searchSong(qt)
          for (z in 1:length(ss[,])) {
            formatedStr = paste0(formatedStr, paste0(ss[z,],"\n"))
          table$setText(formatedStr)
          addSong(filename, qt)
          status$setText("\n\n анализ завершен... \n\n")
        gSignalConnect(openFl, "clicked", openFunc)
Ø
Инв.
```

Ø

Изм.

Лист

№ докум.

Подпись

Дата

Лист