ФЕДЕРАЛЬНОЕ ГОСУДАРСТВЕННОЕ АВТОНОМНОЕ ОБРАЗОВАТЕЛЬНОЕ УЧРЕЖДЕНИЕ ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ

«БЕЛГОРОДСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ»

(НИУ «БелГУ»)

ИНСТИТУТ ИНЖЕНЕРНЫХ ТЕХНОЛОГИЙ И ЕСТЕСТВЕННЫХ НАУК КАФЕДРА ИНФОРМАЦИОННО-ТЕЛЕКОММУНИКАЦИОННЫХ СИСТЕМ И ТЕХНОЛОГИЙ

ИССЛЕДОВАНИЕ ПРИЗНАКОВ РЕЧЕВЫХ СИГНАЛОВ ДЛЯ ЗАДАЧ РАСПОЗНАВАНИЯ РЕЧИ

Выпускная квалификационная работа обучающегося по направлению подготовки 11.03.02 Инфокоммуникационные технологии и системы связи очной формы обучения, группы 07001307 Марей Раад Али САлех

Научный руководитель ассистент кафедры Информационнотелекоммуникационных систем и технологий НИУ «БелГУ» Чалюк П.В.

доцент кафедры информационных систем, кандидат социологических наук Игрунова С.В.

ФЕДЕРАЛЬНОЕ ГОСУДАРСТВЕННОЕ АВТОНОМНОЕ ОБРАЗОВАТЕЛЬНОЕ УЧРЕЖДЕНИЕ ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ

БЕЛГОРОДСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ

(НИУ «БелГУ»)

ИНСТИТУТ ИНЖЕНЕРНЫХ ТЕХНОЛОГИЙ И ЕСТЕСТВЕННЫХНАУК КАФЕДРА ИНФОРМАЦИОННО-ТЕЛЕКОММУНИКАЦИОННЫХ СИСТЕМ И ТЕХНОЛОГИЙ Направление подготовки 11.03.02 Инфокоммуникационные технологии и системы связи Профиль «Сети связи и системы коммутации»

Утвержд	аю	
Зав. каф	едрой	
‹ ‹	>>	201 г

ЗАДАНИЕ НА ВЫПУСКНУЮ КВАЛИФИКАЦИОННУЮ РАБОТУ

Марей Раад Али Салех
1. Тема ВКР <u>«Исследование признаков речевых сигналов для задач распознавания речи»</u>
Утверждена приказом по университету от «»201_ г. №
2. Срок сдачи студентом законченной работы
3. Исходные данные к работе:
Объект исследования – речевые сигналы;
Предмет исследования – признаковые пространства речевых сигналов в задачах распознавания
речи;
Методы исследования – анализ сигналов, линейная алгебра, статистический анализ, теория
распознавания образов, цифровая обработка сигналов и вычислительные эксперименты.
База речевых данных – отрезки речевых сигналов, соответствующие звукам арабского и

4. Содержание расчетно-пояснительной записки (перечень подлежащих разработке вопросов):

русского алфавита; отрезки речевых сигналов, соответствующие словам русского и арабского

- 4.1 Анализ признаковых пространств в задачах распознавания речи
- 4.2 Меры близости, применяемые в задачах распознавания речи
- 4.3 Методика проведения вычислительных экспериментов
- 4.4 Оценка результатов вычислительных экспериментов
- 4.5 Экономическое обоснование работы

языков.

- 5. Перечень графического материала (с точным указанием обязательных чертежей)
- 5.1 Блок схема алгоритма вычисления мел-кепстральных коэффициентов (А1, лист 1)
- 5.2 Блок схема алгоритма вычисления -кепстральных коэффициентов (А1, лист 1)
- 5.3 Блок схема алгоритма вычисления -спектральных (А1, лист 1)
- 5.4 Таблица результатов сравнительных экспериментов для различных признаков и мер близости (А1, лист 1)
- 5.5 Экономические показатели работы (А1, лист 1)

6. Консультанты по работе с указанием относящихся к ним разделов работы

Раздел	Voyayar Tayar	Подпись, дата			
Газдел	Консультант	Задание выдал	Задание принял		
4.1 – 4.4	ассистент каф. ИТСиТ Чадюк П.В.				
4.5	канд. техн наук, доцент каф. ИТСиТ Болдышев А.В.				

7. Дат	а выдачи задания		
	Руководитель		
	ассистент		
	кафедры Информационно-телекоммун	икационных	
	систем и технологий»		П., д., П. В
	HUV «Бел Γ У» (под	пись)	Чадюк П.В.
	Задание принял к исполнению		Марей Р.А.С.
		(подпись)	

ВВЕДЕНИЕ

понятием распознавания речи скрывается огромная инженерной и научной деятельности. Распознавание речи является одной из современных наук. Суть процедуры распознавания речи заключается в понимании речи и преобразовании ее текстовой вид. Системы распознавания речи разрабатываются с целью использования новых и современных методов ввода данных, которые позволят избавить пользователя от использования классических методов введения данных, что в свою очередь приведет к упрощению, улучшению, ускорению процесса ввода команд и данных. Важность разработки эффективных систем распознавания речи заключается в возможности упрощения жизни человека. В настоящее время существует множество систем распознавания речи, имеющие различные параметры и характеристики.

Развитие компьютеров и их совершенствование является главным фактором, который вызвал быстрое развитие программ распознавания речи. Программы распознавания речи требуют значительных объемов памяти, и большой вычислительной мощности.

Потребность большой требуемой мощностью, ДЛЯ систем распознавания речи, обусловлена необходимостью выполнения сложных операций. В общем виде процедура распознавания речи состоит из нескольких этапов. Сначала осуществляется регистрация речи микрофоном. Затем результаты эта речи оцифруется звуковой картой. После оцифровки записанная речь сохраняется в цифровом виде с разрядностью 16 бит и частотой обработки. 48000 Γц дальнейшей После дискретизации ДЛЯ осуществляется анализ речевого сигнала с целью выделения высокочастотных (согласных) и низкочастотных (гласных) частей речи. На заключительном этапе осуществляется сравнение полученных фрагментов с фонемами с целью определения наиболее точного эквивалента [9].

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

До сих пор использование систем распознавания речи ещё сталкивается со многими препятствиями. Программы распознавания речи применяются во многих областях современного мира: умный дом, бытовые технические устройства, навигационная система автомобилей, для задания команд ноутбукам и телефонам, предоставление социальных сервисов для инвалидов, в системах телефонии «интерактивные голосовые меню», автоматический перевод, в отчётах судов, голосовая почта и голосовой поиск в интернете и т.д.

Нет идеальной системы распознавания речи, которая работает с точностью 100%, потому что есть много факторов, уменьшающих точность. Это могут быть технические факторы, и факторы, связанные с пользователем. К основным факторам снижения точности распознавания речи относится:

- 1. Слабость звука по сравнению с шумом. В ситуациях, когда возникают посторонние шумы помещения, улицы и т.д., возникают помехи и интерференция звуков, что приводит к ошибкам системы распознавания речи.
- 2. Интерференционный разговор. Речь идет об одновременном разговоре двух и более человек. В этом случае при работе системы возникают ошибки, так как она не может выделить речь только одного человека.
- 3. Необходимость использования современных компьютеров для выполнения длительных статических процессов [26].

Для того чтобы программы распознавания речи выполняли ожидаемые от них требования, с начала необходимо преодолеть препятствия, которые мешают им работать. Для этого необходимо развивать словари и алгоритмы этих систем, что должно позволить увеличить точность распознавания. Кроме того необходима разработка алгоритмов позволяющих выделять речь из всех видов шумов, помех, остальных звуков, которые оказывают влияние на качество распознавания речи.

С течением времени становилось более очевидным, что использование технологии общения человека с компьютером голосом расширяется. Управление машиной голосом становится возможным в режиме реальном

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

времени, появилась технология защиты систем голосом, появились системы перевода речи в текст. Все это благодаря, технологии распознавания речи.

Много из исследований в настоящее время посвящены процессу распознавания речи. Эти работы ищут более естественные средств общения человека с машиной, среди которых первое место занимает речевой ввод информации в компьютер. Компания google добилась хорошие результаты в этой области, но подробности использованных технологий компанией google еще неизвестны. Распознавание речи встречается с множеством проблем, которые ограничивает быстрое развитие и осложняют процесс и уменьшают производительность этой технологии, и до сих пор, учёные и исследователи еще не нашли точные решения им. Из этих проблем: различие языков, спецификация произношения, шумы, акценты, ударения и т.п.

Голосовое управление машиной человеком основано на технологии распознавания речи. Системы распознавания речи получают колебания воздуха при вводе через микрофон, и сравнивают их с записанными словами в сохраненной в системе базе данных. Чем больше записанные слов в базе, Тем лучше результаты распознавания [14].

Существуют два вида технологий распознавания голоса: распознавание, зависящее от диктора, и распознавания не зависящее от диктора, т.е. система способна распознавать речи не в зависимость от диктора.

Интеллектуальные системы распознавания речи используются в операторах связи. И эти системы позволяют снизить нагрузки на операторов и секретарей, сократить расходы на оплату труда и повысить производительность систем обслуживания [19].

В настоящее время, всё системы распознавания речи основаны на сборе информации, необходимой для осуществления процесса распознавания. Задача распознавания речи зависит от качества, записанной речи. Но даже при распознавании небольших сигналов, еще невозможно осуществлять прямую

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

трансформацию этих сигналов в лингвистические символы, что является желательным результатом.

И поэтому, осуществляется процесс сокращения объёма информацию, путём, выполнения процесс, в котором осуществляется первоначальное трансформирование информации для сокращения, чтобы подвергать ее анализу с помощью компьютера.

Целью данной ВКР является исследованию эффективности применения существующих признаков речи и мер близости в процессе распознавания речи.

Для достижения цели надо решить задачи:

- 1) Исследовать подходы получения признаков для отрезков речевых сигналов;
- 2) разработать алгоритмы получения время-частотных признаков отрезков звуковых сигналов и алгоритмов нахождения мер близости;
 - 3) провести вычислительные эксперименты.

Пояснительная записка состоит из введения, пяти глав, заключения, списка литературы, приложения А, и приложения Б. В первой главе рассмотрены анализ признаковых пространств в задачах распознавания речи. В второй главе составляется меры близости, применяемые в задачах распознавания речи. В третьей главе описывается методика проведения вычислительных экспериментов. В четвёртой главе предлагается оценка результатов вычислительных экспериментов. В пятой главе представлена экономическая часть.

14000	Лист	№ докум.	Подпись	Пото

1 АНАЛИЗ ПРИЗНАКОВЫХ ПРОСТРАНСТВ В ЗАДАЧАХ РАСПОЗНАВАНИЯ РЕЧИ

В настоящее время, существуют несколько методов анализа признаков акустической речи, воспринимающей микрофоном и образованной в цифровую форму после дискретизации и оцифровки. И в результате дискретизации и оцифровки получаем последовательность чисел. И поэтому необходимо рассмотреть популярные методы анализа признаков речевых сигналов.

Любой речевой сигнал обладает набором параметров, позволяющих отличать его от других речевых сигналов. Речевые сигналы, имеющие похожие параметров можно объединить в группу. Процесс отнесения любого речевого сигнала к одной из групп называется распознаванием или классификацией. Параметры речевого сигнала, которые позволяют отличать его группу от остальных групп, называются признаками [18].

Процесс анализа признаков речевых сигналов является важной и неотъемлемой частью человеческой деятельности, о чем свидетельствует постоянное развитие информационно-телекоммуникационных технологий обработки, хранения и передачи данных [12]. Этот процесс используется в задачах распознавания речи, выделения активной речи от шума, определения особенности речи, улучшения переданной речи по каналам связи и сокращение объема информации для передачи и хранения, улучшения процесса распознавания речи.

Существует множество методов анализа речи для извлечения акустических признаков, использующихся для распознавания речи: Mel Frequency Cepstral Coefficients (MFCC), Perceptual linear predictive (PLP), Linear prediction cepstral coefficient (LPCC), Linear frequency cepstral coefficients (LFCC).

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

1.1 Частотный (спектральный) анализ

Частотный анализ в базисе Фурье, один из широких в применении методов анализа сигналов. Его используют чаще всех остальных методов. Частотный анализ реализуется дискретным прямым (1) и дискретным обратным (2) преобразованиями Фурье [16]. Коэффициенты Фурье для одномерного массива x(i), где i=1...N, определяются следующим образом:

$$y(k) = \sum_{i=0}^{N-1} x(i)e^{-\frac{2\pi}{N}ki}, \qquad 0 \le i < N$$
 (1)

где x(i) - входной речевой сигнал; i - индексы точек входного речевого сигнала; k=0..Nn-1; i=0..N-1; k - индекс точек энергического спектра речевого сигнала; $e^{\frac{2\pi}{N}ki} = \cos\left(\frac{2\pi}{N}ki\right) - \sin\left(\frac{2\pi}{N}ki\right).$

Дискретное преобразование Фурье является одним из наиболее применяемых методов в спектральном анализе, в цифровом анализе сигналов и в цифровой обработке сигналов. Важность данного метода заключается в том, что, он уменьшает число операций сложения и умножения и возможности обработки сигналов в действительном времени. FFT отличается от DTF в том, что оно уменьшает вычислительные операции сложения и умножения в DTF в два раза.

Коэффициенты дискретного обратного преобразования Фурье определяются следующим образом:

$$x(i) = \frac{1}{Nn} \sum_{k=1}^{Nn-1} y(k) e^{\frac{2\pi}{Nn}ki} , \qquad (2)$$

где y(k) - энергический спектр речевого сигнала; k - индексы точек энергического спектра речевого сигнала; i - индексы точек входного речевого сигнала; Nn - количество точек энергического спектра речевого сигнала;

$$e^{\frac{2\pi}{Nn}ki} = \cos\left(\frac{2\pi}{Nn}ki\right) + \sin\left(\frac{2\pi}{Nn}ki\right).$$

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

Трансформанты Фурье косинусной части (вещественной) определяются следующим образом:

$$\operatorname{Re}(k) = \sum_{k=0}^{Nn-1} x(i) \cdot \cos\left(\frac{\pi}{Nn}ki\right),\,$$

где k — индексы точек энергического спектра речевого сигнала; i — индексы точек речевого сигнала; Nn — количество точек энергического спектра речевого сигнала; x(i) — речевой сигнал.

Трансформанты Фурье синусной части (мнимой) определяются следующим образом:

$$\operatorname{Im}(k) = \sum_{k=0}^{Nn-1} x(i) * \sin\left(\frac{\pi}{Nn}ki\right),$$

где k — индексы точек энергического спектра речевого сигнала; i — индексы точек речевого сигнала; Nn — количество точек энергического спектра речевого сигнала; x(i) — речевой сигнал.

Амплитуда трансформантов Фурье определяется следующим образом:

$$A(k) = \sqrt{\text{Re}(x(k))^2 + \text{Im}(x(k))^2} ;$$
 (3)

Фаза трансформантов Фурье определяется следующим образом:

$$\Psi(k) = arctg\left(\frac{\operatorname{Im}(x(k))}{\operatorname{Re}(x(k))}\right);\tag{4}$$

Энергия трансформантов Фурье определяется следующим образом:

$$\vec{P} = \text{Re}(\vec{x})^2 + \text{Im}(\vec{x})^2$$
. (5)

Словестное описание алгоритма нахождения энергетического спектра сигнала:

Входные данные: Входные данные: N- кол-во точек отрезка изходного речевого сигнала; Nn- количество точек энергического спектра речевого сигнала; x(i)- отрезок входного речевого сигнала.

Выходные данные: y(k) - энергические коэффициенты Фурье.

1) Зададим количество точек Фурье Nn;

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата	
					$11070006.11.03.02.433.\Pi 3BKP$

2) Вычисляем вещественную (косинусную) часть энергического спектра речевого сигнала:

$$\operatorname{Re}(k) = \sum_{k=0}^{Nn-1} x(i) \cdot \cos\left(\frac{\pi}{Nn}ki\right);;$$

3) Вычисляем мнимую (синусную) часть энергического спектра речевого сигнала:

$$\operatorname{Im}(k) = \sum_{k=0}^{Nn-1} x(i) * \sin\left(\frac{\pi}{Nn}ki\right);$$

4) Вычисляем энергию спектра речевого сигнала:

$$\vec{P} = \text{Re}(\vec{x})^2 + \text{Im}(\vec{x})^2;$$

5) Получаем энергический спектр речевого сигнала:

$$y(k) = P(k)$$
.

6) Конец.

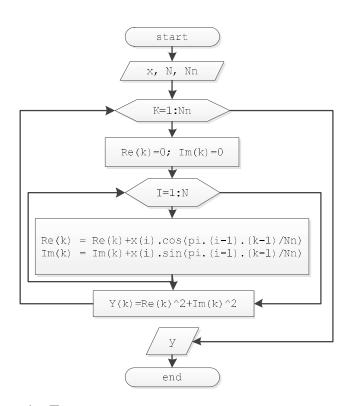


Рисунок 1 – Блок схема нахождения энергического спектра

Изм.	Пист	№ докум.	Подпись	Пата

1.2 Кепстральный анализ

Кепстральный анализ основан на использовании преобразования Фурье. Кепстр - есть спектр спектра, иными словами, кепстр - есть обратное преобразование Фурье логарифма квадрата энергического спектра сигнала [1]. Энергический кепстр речевых сигналов находится по данной формуле:

$$c(n) = \frac{1}{2\pi} \sum_{k=0}^{Nm-1} \log|y(k)|^2 *e^{\frac{2\pi}{Nm}nk},$$
(6)

где y(k) — энергический спктра речевого сигнала; k=0..Nn-1; Nn — количество точек энергического спектра речевого сигнала; k — индексы точек энергического спектра речевого сигнала; n — индексы коэффициентов кепстра речевого сигнала.

Словестное описание алгоритма нахождения энергического кепстра речевого сигнала:

Входные данные: N — кол-во точек отрезка изходного речевого сигнала; Nn — количество точек энергического спектра речевого сигнала; x(i) — отрезок входного речевого сигнала.

Выходные данные: C(n) – энергический кепстр речевого сигнала.

1) Вычисляем энергического спектра речевого сигнала спектра сигнала с помощью ДПФ:

$$y(k) = \sum_{i=0}^{N-1} x(i)e^{-\frac{2\pi}{N}ki}$$
;

2) Вычисляем логарифм квадрата энергического спектра речевого сигнала:

$$s(b) = \log(y(k)^2);$$

3) Вычисляем дискретное косинусное преобразование от логарифма квадрата энергии спектра:

$$C(n) = \sum_{b=0}^{Nn-1} s(b) * \cos(\frac{\pi nb}{Nn}).$$

4) Конец.

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

В данном алгоритме использовали ДКП потому, что в итоге мы получим не комплексные числа после преобразования.

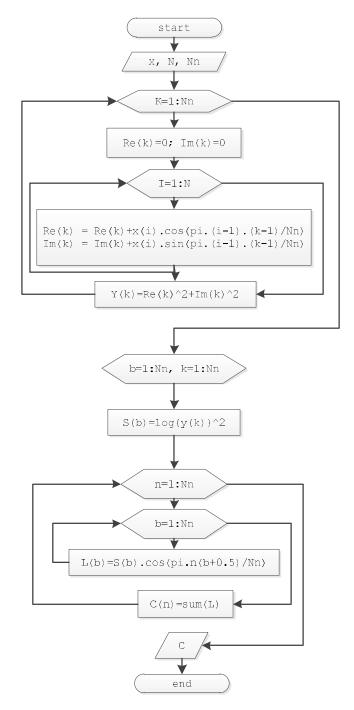


Рисунок 2 – Блок схема энергического кепстра речевых сигналов

 Лист	№ докум.	Подпись	_

1.3 Мел-кепстральный анализ

Мел-кепстральный анализ построен на двух основных понятий: "мел-шкала" и "кепстр". Мел - есть психофизическая единица высоты звука, где у каждой частоты человеческого голоса есть определённая величина высоты звука (мел). Мел-шкала - есть шкала, которая отображает зависимость высоты звука (мел) от частоты. Мел-частотные кепстральные коэффициенты - это распределенные по мел-шкале значения кепстра [12].

Мел-кепстральный анализ речи основан на человеческих перцептивных экспериментах. Следует отметить, что человеческое ухо работает как фильтр, который фиксирует только компоненты на определенных частотных составляющих. При реализации мел-кепстрального анализа используются фильтры различной ширины, которые разнесены неравномерно по оси частот, причем в низкочастотной области их больше, чем в высокочастотной области.

Для нахождения треугольные фильтры, которые перекрывают друг друга на половине и применяются на мел-шкале используется следующую формулу:

$$H_{r} = \begin{cases} 0 & k < f(r-1) \\ \frac{k - f(r-1)}{f(r) - f(r-1)} & f(r-1) \le k < f(r) \\ \frac{f(r+1) - k}{f(r+1) - f(r)} & f(r) \le k \le f(r+1) \\ 0 & k > f(r+1) \end{cases}$$

$$(7)$$

где f(r) - частоты по мел-шкале, их получаем из формулы: $f2m = 2595*\log(1+\frac{f}{700}); \ k$ – индексы частот энергического спектра речевого сигнала; k=0:Nn-1.

Энергия каждого окна (фильтра) на мел-шкале вычисляется по Формуле:

$$S(r) = \ln \left[\sum_{k=0}^{Nn-1} |y(k)|^2 . H_r(k) \right];$$
 (8)

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

где k — индексы точек энергического спектра речевого сигнала; Nn — кол-во точек энергического спектра речевого сигнала; y(k) — отрезок энергического спектра речевого сигнала; $H_r(k)$ — окно «r-ий фильтр» на мел-шкале; r=0..R-1, R — число треугольных фильтров на мел-шкале.

Дискретное косинусное преобразование вычисляем по формуле:

$$C(n) = \sum_{r=0}^{R-1} S(r) * \cos(\frac{\pi \, nr}{R})$$
 (9)

где S(r) — энергия каждого окна (фильтра) на мел-шкале; r — индексы фильтров на мел-шкале; R — кол-во фильтров на мел-шкале, r=0:R-1; n — индексы значения мел-кепстра, n=0..R-1.

Перцептивные эксперименты говорят, что человеческое ухо концентрируется на определенных областях спектральной огибающей (кривая, соединяющая все форманты спектра). Поэтому использование разбиения на конкретные диапазоны лучше, чем использование всей спектральной огибающей. Исходя из этого, появился термин мел-кепстрального анализа.

Исследования в области психоакустики выявили, что человек принимает по-разному изменение частоты в два раза в диапазоне низких и высоких частот. Мел-шкала почти линейна для частот до десяти тысяч герц, потому, что субъективное восприятие удвоения частоты совпадает с реальным увеличением частоты в два раза [19,22,12]. Мел-шкала используется, чтобы показать нам, где надо поставить каждый фильтр.

Мел-шкала переводит регулярные (правильные) частоты в масштаб, более соответствующим речи, так как человеческое ухо чувствует звук нелинейным способом [2]. Мел-шкала моделирует частотную чувствительность человеческого слуха [22]. За счет использования мел-шкалы удается учесть нелинейную зависимость слухового восприятия от частоты речевого сигнала [14]. Отличие обычного кепстра от мел-кепстра, заключается в том, что мел-кепстр аппроксимирует распределение кепстральных коэффициентов ближе к человеческому слуху [5].

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

Для перевода значения частот от шкалы герца в мел-шкалу и обратно используется следующие формулы соответственно:

$$f2m = 2595 * \log(1 + \frac{f}{700}); \tag{7}$$

$$m2f = 700*(10^{\frac{m}{2595}} - 1)$$
 [18,21,11]. (8)

Словестное описание алгоритма нахождения мел-кепстральных коэффициентов:

Входные данные: N — кол-во точек отрезка изходного речевого сигнала; Nn — количество точек энергического спектра речевого сигнала; x(i) — отрезок входного речевого сигнала.

Выходные: C(n) – мел-кепстр речевого сигнала.

1) Применяем к входному речевому сигналу дискретное преобразование Фурье:

$$y(k) = \sum_{i=0}^{N-1} x(i)e^{-\frac{2\pi}{N}ki}$$
;

2) Используя, оконную функцию строим перекрывающие друг друга на половине треугольные фильтры на мел-шкале по формуле:

$$\mathbf{H}_{\mathbf{r}} = \begin{cases} 0 & \mathbf{k} < \mathbf{f}(\mathbf{r} - 1) \\ \frac{\mathbf{k} - \mathbf{f}(\mathbf{r} - 1)}{f(r) - f(r - 1)} & f(r - 1) \le \mathbf{k} < f(r) \\ \frac{f(r + 1) - \mathbf{k}}{f(r + 1) - f(r)} & f(r) \le \mathbf{k} \le f(r + 1) \\ 0 & \mathbf{k} > f(r + 1) \end{cases}$$

3) Вычисляем энергию каждого окна (фильтра):

$$S(r) = \ln \left[\sum_{k=0}^{Nn-1} |y(k)|^2 . H_r(k) \right];$$

4) Вычисляем ДКП по формуле:

$$C(n) = \sum_{r=0}^{R-1} S(r) * \cos(\frac{\pi nr}{R}).$$

5) Конец.

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

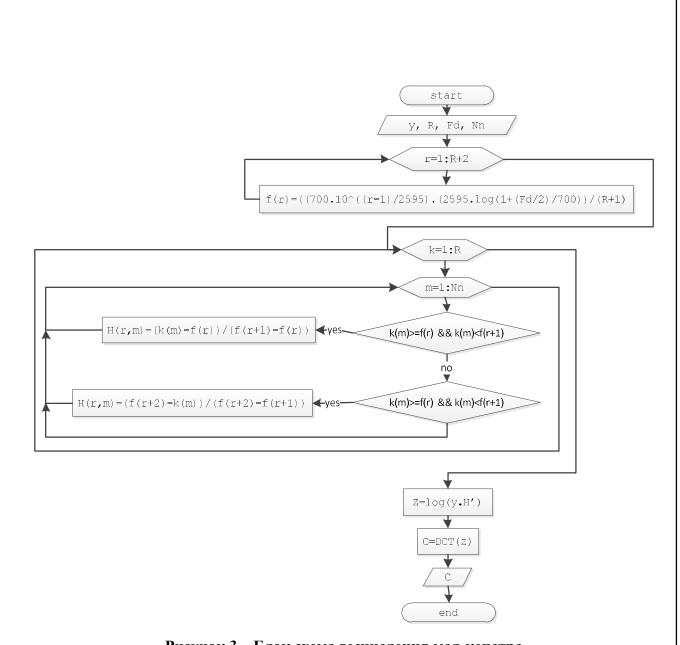


Рисунок 3 – Блок схема вычисления мел-кепстра

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

2 МЕРЫ БЛИЗОСТИ, ПРИМЕНЯЕМЫЕ В ЗАДАЧАХ РАСПОЗНАВАНИЯ РЕЧИ

Определение сходства и однородности сигналов одна из трудных задач в области распознавания речи. Для определения сходство сигналов, используются меры близости путём, вычисления расстояний между точками сигналов, либо ищем степень сходство между сигналами. Так что меры близости неотъемлемая часть от науки распознавания речи. Существуют несколько мер близости для вычисления сходство сигналов, в данной работе исследовал эффективности использования следующих мер близости [8]:

2.1 Евклидово расстояние

Евклидово расстояние - метрика в евклидово пространстве вычисляется по теореме Пифагора. Евклидово расстояние можно использовать для нахождения близости и сходства признаков речевых сигналов. Чем меньше значение евклидово расстояния между речевыми сигналами тем, они похожее. Евклидово расстояние между точками речевых сигналов вычисляется по следующей формуле [17]:

$$d(x,y) = \sqrt{\sum_{i=0}^{N-1} (x_i - x_i)^2} ; (9)$$

где N- количество точек входных речевых сигналов; i- индексы отсчётов речевых сигналов; x и y- входные речевых сигналы.

Использование евклидово расстояния бессмысленно, если у речевых сигналов разные единицы измерения или, если речевые сигналы в разных областях [17].

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

2.2 Среднеквадратическое отклонение

Среднеквадратическое отклонение (СКО) одно из важных мер близости в процессе распознавания речи. Среднеквадратическое отклонение находит отклонение речевых сигналов друг от друга. Поэтому чем меньше значение среднеквадратического отклонения между речевыми сигналами, тем они похожее друг на друга. Среднеквадратическое отклонение между речевыми сигналами вычисляется по формуле:

$$d(x,y) = \sqrt{\frac{\sum_{i=0}^{N-1} (x_i - y_i)^2}{\sum_{i=0}^{N-1} (x_i)^2}};$$
(10)

где x и y – входные речевые сигналы; i – индексы отсчётов речевого сигнала; N – кол-во отсчётов речевого сигнала.

2.3 Ковариация

Ковариация используется для нахождения линейной зависимости речевых сигналов. Чем больше значение ковариации, тем речевые сигналы похожее друг на друга. Ковариация независимых речевых сигналов равна нулю. Ковариация между речевыми сигналами вычисляется по следующей формуле:

$$cov(x, y) = M[(x_i - M(x)).(y_i - M(y))];$$
 (11)

где M - математическое ожидание речевого сигнала; x и y - входные речевые сигналы; i - индексы отсчётов речевого сигнала.

2.4 Расстояние Махланобиса

Расстояние Махланобиса одна из важных мер близости. Оно отличается от евклидово расстояния тем, что оно учитывает корреляции между сигналами и инвариантно к масштабу. Расстояние Махланобиса широко применяется в

Изм. Лист № докум. По	дпись Дата

процессах распознавания речи, в кластерном анализе и методах классификации. Расстояние Махланобиса вычисляется по следующей формуле [27]:

$$d(x,y) = (M(x) - M(y))^{T} \cdot \left(\frac{nx}{nx + ny} \cdot \text{cov}(x) + \frac{ny}{nx + ny} \cdot \text{cov}(y)\right)^{-1} \cdot (M(x) - M(y)); \dots (12)$$

где nx - длина речевого сигнала x; ny - длина речевого сигнала y; cov - ковариация речевого сигнала; M - математическое ожидание речевого сигнала; <math>x + y - в x o дные речевые сигналы.

2.5 Корреляция

Исторически, метод распознавания речи на основе коэффициентов предсказания и авторегрессионной модели был, первым методом распознавания речи [4], так как этот метод не требует больших вычислительных затрат, но с развитием технологий появились мощные вычислительные машины и эффективные вычислительные алгоритмы линейной алгебры. Вследствие этого, метод распознавания на основе корреляционных функций стал, один из актуальных методов распознавания речи.

Трудно сравнить сигналов с помощью корреляционных методов во временной области из-за того, что сравнение сигналов идёт в автоматизированном режиме, значит идёт сравнение беглой речи, и сигналы бывают сдвинуты друг от друга по времени. И при их сравнении во временной области даёт большую погрешность и скорее всего, в результате этих погрешностей получим неправильное распознавание. Для избавления от погрешностей необходимо выровнять сигналов перед сравнением и это не возможно в автоматизированном режиме (когда человек говорит). Но можно уменьшить погрешности путём сравнения сигналов в частотной области.

Корреляционные методы показывают зависимость между речевыми сигналами. Исходя из этой концепции, корреляционные методы используются в распознавании речи, путём нахождения скалярного произведения исследуемого сигнала с каждым из эталонных сигналов и выбирается тот эталонный сигнал,

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

Лист

для которого скалярное произведение с исследуемым сигналом есть максимальное.

Корреляционные методы распознавания речи осуществляются, путём, нахождение коэффициента корреляции между исследуемым сигналом и эталонными сигналами. Коэффициент корреляции определяется по формуле:

$$K(x,y) = \frac{\sum_{i=1}^{N} (x_i - M(x)) \cdot (y_i - M(y))}{\sqrt{\sum_{i=0}^{N} (x_i M(x)) \cdot \sum_{i=0}^{N} (y_i - M(y))}} = \frac{\text{cov}(xy)}{\sigma_x \sigma_y};$$
(13)

где M(x) - среднее значение речевого сигнала (математическое ожидание); N — кол-во отсчётов речевого сигнала; i — индексы отсчётов речевого сигнала; x и y — входные речевые сигналы; соv — ковариация между речевыми сигналами; σ - среднеквадратическое отклонение речевого сигнала.

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

МЕТОДИКА ПРОВЕДЕНИЯ 3 **ВЫЧИСЛИТЕЛЬНЫХ** ЭКСПЕРИМЕНТОВ

В данной ВКР проходили процесс анализа речи на основе использования основных параметров (признаков) речи как спектр, кепстр, мел-кепстр. И решили использовать признаки сигналов в частотной области, так как в частотной области основная энергия речевых сигналов концентрируется в узком диапазоне частот. И осуществили нахождение сходства сигналов для вычислительных экспериментов распознавания признаков речевых сигналов путём использования мер близости таких как: евклидово расстояние, среднеквадратическое отклонение, расстояние Махланобиса, корреляция, ковариация.

Исследование будем проводить на основе использования базы от 30 русских звуков. Каждый звук надо записать 10 раз, то есть база должна состоять из 300 звуков и базы от 28 арабских звуков (280 звуков), записанных одним диктором. Здесь будем исследовать звуки, а не буквы, где буквы отличаются от звуков в том, что каждая буква состоит из нескольких звуков, а звук – одно произношение. Исследование проведем в среде программирования Matlab.

В данной работе будем использовать среду программирования Matlab, так как она является одной из современных прикладных программ для выполнения технических вычислений, имеет удобный язык программирования и работает на большинстве современных операционных систем.

В данной работе будем исследовать процесс распознавания русских и арабских звуков при использовании 256 и 512 точек Фурье. И для МГСС будем исследовать эффективности использования разных частотных интервалов: 8, 16,32.

Мы вычисляли признаки для каждого отрезка звука, затем с помощью мер близости вычисляли матрицу расстояний. Матрица расстояний – есть

Лист

матрица, размер которой NxN и расстояния между речевыми сигналами поступают в качестве ее элементов. Свойства матрицы расстояний можно вычислить таким образом:

- 1. Матрица симметрична относительно главной диагонали $D_{ij} = D_{ji}$;
- 2. Значения в матрица не могут быть отрицательны $d_{ij\geq 0}$;
- 3. По главной диагонали где i=j значения матрицы равны нулю так как расстояние между звуком и самым собой равно нулю.

$$\begin{bmatrix} 0 & d_{12}. & d_{13}. & . & d_{1n} \\ .d_{21} & d_{22}. & .d_{23} & . & d_{2n}. \\ .d_{31} & d_{32} & d_{33} & . & .d_{3n} \\ . & . & . & . & . \\ .d_{n1} & .d_{n2} & d_{n3}. & . & d_{nn} \end{bmatrix}$$

Метод оценки результатов состоит из данных процессов: вначале выполним процесс перебора порога для каждой группы звуков. Затем считаем процент ошибок 1-ого и 2-ого рода для каждой группы. И выбираем те группы, у которых ошибки первого рода не превышают 5% из количества звуков в группе и ошибки второго рода минимальны в качестве групп пригодных для распознавания, а остальные группы, где условие (5%) не выполняется - непригодные.

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

4 ОЦЕНКА РЕЗУЛЬТАТОВ ВЫЧИСЛИТЕЛЬНЫХ ЭКСПЕРИМЕНТОВ

Гипотеза — это какое-то положение, которое можно принять или отвергнуть. Прежде чем приступить к проведению [35] эксперимента, важно говорить о нулевой гипотезе и альтернативной. Нулевая «статическая гипотеза» - есть, та гипотеза, которую обычно исследователи предполагают принять, и обозначают буквой H_0 . Альтернативная гипотеза отрицает нулевую, то есть если гипотеза H_1 подтвердится, то нулевую будет отвергнута. Альтернативная гипотеза обозначается буквой H_1 [34].

Оценим полученную матрицу расстояний статистическим критерием, установив соответствие между величинами и возможными гипотезами. Получаем следующие четыре возможные ситуации:

- 1. Расстояние соответствует гипотезе H_0 , и оно верно принято статическим критерием;
- 2. Расстояние соответствует гипотезе H_0 , и оно неверно отвергнуто статическим критерием (ошибки первого рода);
- 3. Расстояние соответствует гипотезе H_1 , и оно верно отвергнуто статическим критерием;
- 4. Расстояние соответствует гипотезе H_1 , и оно неверно принято статическим критерием (ошибки второго рода).

Таблица 1 – Ситуации принятия решения

		Верная гипотеза		
		Ho	$\mathbf{H_1}$	
Результат применения	H ₀	H_0 верно принята	H ₀ неверно отвергнута (Ошибка первого рода)	
критерия	H_1	H_1 неверно принята (Ошибка второго рода)	H ₁ верно отвергнута	

Уровень значимости — есть процент появления ошибок I-ого рода (отклонение от нулевой гипотезы). Обычно используют уровни значимости 20%, 10%, 5%, 1%, 0.1%. Ведущие системы распознавания речи, такие как

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

google и Microsoft достигли точности 95%. Поэтому в данной работе был выбран уровень значимости 5%.

Решающая функция - математическое правило, по которому принимается или отвергается та или иная статистическая гипотеза с известным уровнем значимости. Для принятия решения по матрице расстояний используем следующую решающую функцию:

$$f(D) = \begin{cases} H_0, & dij \le hg \\ H_1, & dij > hg \end{cases};$$

где h_g — выбранный порог для групп; $g = \left\lfloor \frac{i}{G} \right\rfloor$, G - количество звуков в каждой группе (равно 10); i,j=1..N,N — число звуков во всех группах.

Чтобы найти оптимальный порог для группы звуков h_g , необходимо выполнить перебор порогов, для каждого из которых вычислить решающую функцию и найти процент ошибок первого и второго рода. Из полученных результатов выберем те значения, где процент ошибок первого рода не превышает выбранный нами уровень значимости. Из оставшихся вариантов выберем тот, у которого ошибок второго рода минимален. Соответствующий этому варианту порог принимается за оптимальный. Если нет ни одного варианта перевешавшего уровень значимости, то этот метод принимается как неподходящий для решения нашей задачи. Для более быстрого перебора порога можно использовать градиентный способ.

Градиентный способ заключается в том, что перебираем порог h_g с шагом 0.1, найдя оптимальный порог, перебираем его окрестность ± 0.1 с меньшим в 10 раз шагом 0.01. И выполнять такой перебор до необходимой точности.

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

После прохождения данного исследования, получили следующие результаты:

Таблица 2 – Вероятности ошибки распознавания арабских речевых звуков при Nn = 256

П	Род		Меры б.	лизости		
Призна ки	ошиб	Евклидово	Среднеквадратиче	Ковариа	Махланоб	Коррел
КИ	ок	расстояние	ское отклонение	ция	иса	яция
Сионтр	I-ого	ı	0.03	-	0.03	0.21
Спектр	II-ого	ı	0.27	-	_	-
I orozo	І-ого	-	0.04	-	0.04	0.11
Кепстр	II-ого	ı	0.23	-	-	-
MFCC	І-ого	ı	0.04	-	0.04	0.78
(8)	II-ого	ı	0.16	-	-	-
MFCC	І-ого	ı	0.03	-	0.03	-
(16)	II-ого	-	0.10	-	-	-
MFCC	І-ого	-	0.03	-	0.04	0.04
(32)	II-ого	-	0.09	-	-	-
MFCC	І-ого	0.04	0.04	0.04	0.04	-
_res (8)	II-ого	0.15	0.19	-	-	-
MFCC	І-ого	0.03	0.03	0.04	0.04	-
_res (16)	II-ого	0.12	0.14	-	-	-
MFCC	І-ого	0.04	0.04	0.04	0.04	-
_res (32)	II-ого	0.10	0.12	-	-	-

На рисунке 1 представлен модель, который показывает нам ошибки I-ого и II-ого рода. На побочной диагонали находятся ошибки II-ого и они помечены белым цветом, а ошибки II-ого рода находятся вне побочной диагонали и помечены чёрным цветом. На рисунке 1 представлены результаты эксперимента при использовании признака «МFCC_32» и меры близости «среднеквадратическое отклонение» при использовании 256 точек Фурье. А на рисунке 2 представлены пороги ошибок первого и второго рода для каждой группы арабских речевых сигналов.

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

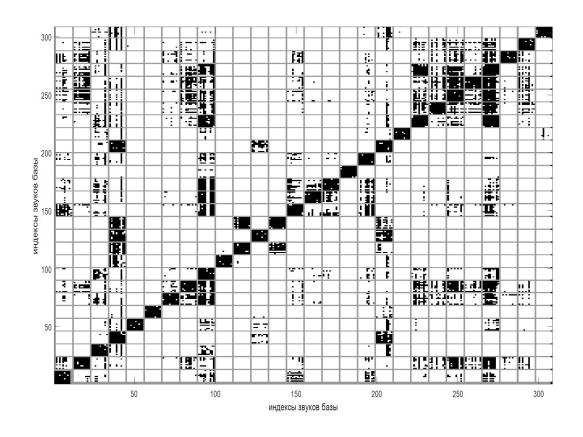


Рисунок 1 – Модель анализа ошибок сегментации «МFCC(32)»

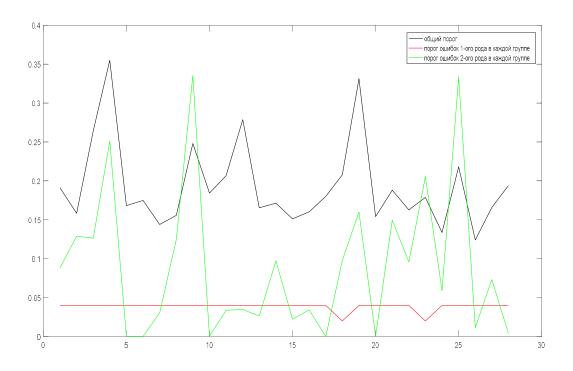


Рисунок 2 – Модель анализа порогов ошибок «МFCC(32)»

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

Таблица 3 – Вероятности ошибки распознавания арабских речевых звуков при Nn=512

	Род	Меры близости					
Призна ки	Род ошибо к	Евклидово расстояни е	Среднеквадратиче ское отклонение	Ковариа ция	Махланоб иса	Коррел яция	
Споит	I-ого	-	0.03	ı	0.03	0.10	
Спектр	II-ого	-	0.28	ı	-	-	
Гонот р	I-ого	-	0.04	ı	0.03	0.16	
Кепстр	II-ого	-	0.20	ı	-	-	
MFCC	І-ого	-	0.04	ı	0.03	-	
(8)	II-ого	-	0.15	ı	0.50	-	
MFCC	I-ого	-	0.03	-	0.03	-	
(16)	II-ого	-	0.10	-	-	-	
MFCC	І-ого	-	0.04	-	0.04	-	
(32)	II-ого	-	0.08	-	0.64	-	
MFCC	I-ого	0.04	0.03	0.04	0.04	-	
_res (8)	II-ого	0.14	0.15	-	0.46	-	
MFCC	I-ого	0.04	0.04	0.04	0.03	-	
_res (16)	II-ого	0.12	0.11	ı	-	-	
MFCC	I-ого	0.04	0.04	0.04	0.04	-	
_res (32)	II-ого	0.25	0.17	-	0.61	-	

На рисунке 3 представлен модель, который показывает нам ошибки I-ого и II-ого рода. На побочной диагонали находятся ошибки I-ого и они помечены белым цветом, а ошибки II-ого рода находятся вне побочной диагонали и помечены чёрным цветом. На рисунке 3 представлены результаты эксперимента при использовании признака «МFCC_32» и меры близости «среднеквадратическое отклонение» при использовании 512 точек Фурье. А на рисунке 4 представлены пороги ошибок первого и второго рода для каждой группы арабских речевых сигналов.

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

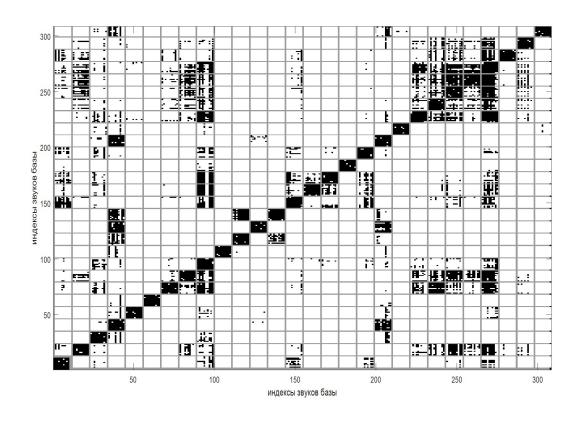


Рисунок 3 – Модель анализа ошибок сегментации

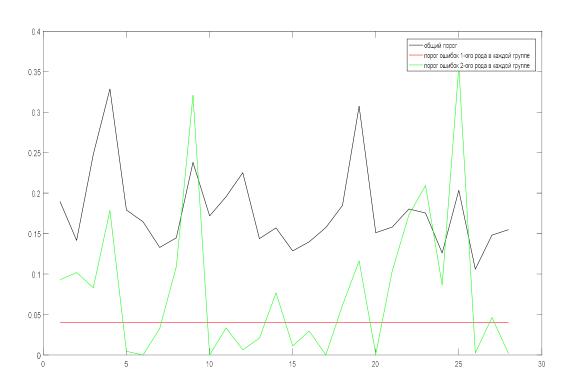


Рисунок 4 – Модель анализа порогов ошибок

 Лист	№ докум.	Подпись	

Таблица 4 – Вероятности ошибки распознавания русских речевых звуков при Nn = 256

	Dow	Меры близости						
Призна ки	Род ошибо к	Евклидово расстояни е	Среднеквадратичес кое отклонение	Ковариа ция	Махлано биса	Коррел яция		
Споить	I-ого	-	0.03		0.04	0.20		
Спектр	II-ого	-	0.46		-	-		
Гонот р	I-ого	-	0.04		0.03	0.13		
Кепстр	II-ого	-	0.17		-	-		
MFCC	I-ого	-	0.03		0.03	-		
(8)	II-ого	-	0.19		-	-		
MFCC	I-ого	-	0.04		0.04	-		
(16)	II-ого	-	0.08		-	-		
MFCC	І-ого	-	0.03		0.04	-		
(32)	II-ого	-	0.06		-	-		
MFCC	I-ого	0.04	0.04		0.04	-		
_res (8)	II-ого	0.14	0.18		-	-		
MFCC	I-ого	0.04	0.03		0.04	-		
_res (16)	II-ого	0.08	0.11		-	-		
MFCC	I-ого	0.04	0.03		0.04	-		
_res (32)	II-ого	0.06	0.07		-	-		

На рисунке 5 представлен модель, который показывает нам ошибки I-ого и II-ого рода. На побочной диагонали находятся ошибки II-ого и они помечены белым цветом, а ошибки II-ого рода находятся вне побочной диагонали и помечены чёрным цветом. На рисунке 5 представлены результаты эксперимента при использовании признака «МГСС_32» и меры близости «среднеквадратическое отклонение» при использовании 256 точек Фурье. А на рисунке 6 представлены пороги ошибок первого и второго рода для каждой группы русских речевых сигналов.

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

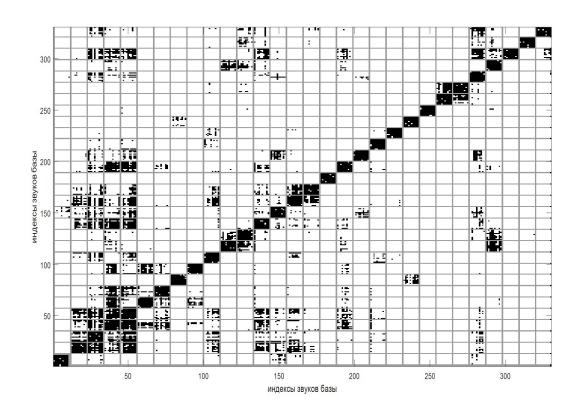


Рисунок 5 – Модель анализа ошибок сегментации

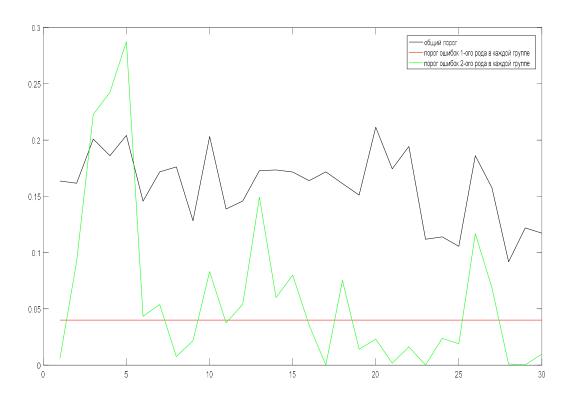


Рисунок 6 – Модель анализа порогов ошибок

 Лист	№ докум.	Подпись	_

Таблица 5 – Вероятности ошибки распознавания русских речевых звуков при Nn = 512

	Dow		Меры бл	іизости		
Призна ки	Род ошибо к	Евклидово расстояни е	Среднеквадратичес кое отклонение	ковариа ция	Махланоб иса	Коррел яция
Споить	I-ого	-	0.04		0.04	0.12
Спектр	II-ого	-	0.41		ı	-
Гонотр	I-ого	-	0.03		0.03	0.06
Кепстр	II-ого	-	0.14		ı	-
MFCC	I-ого	-	0.04		0.04	-
(8)	II-ого	-	0.14		-	-
MFCC	І-ого	-	0.04		0.04	-
(16)	II-ого	-	0.06		-	-
MFCC	І-ого	-	0.04		0.03	-
(32)	II-ого	-	0.02		-	-
MFCC	І-ого	0.04	0.04		0.03	-
_res (8)	II-ого	0.11	0.12		-	-
MFCC	І-ого	0.04	0.04		0.04	-
_res (16)	II-ого	0.07	0.07		-	-
MFCC	I-ого	0.04	0.04		0.03	-
_res (32)	II-ого	0.06	0.06		-	-

На рисунке 7 представлен модель, который показывает нам ошибки І-ого и ІІ-ого рода. На побочной диагонали находятся ошибки І-ого и они помечены белым цветом, а ошибки ІІ-ого рода находятся вне побочной диагонали и помечены чёрным цветом. На рисунке 7 представлены результаты эксперимента при использовании признака «МГСС_32» и меры близости «среднеквадратическое отклонение» при использовании 512 точек Фурье. А на рисунке 8 представлены пороги ошибок первого и второго рода для каждой группы русских речевых сигналов.

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

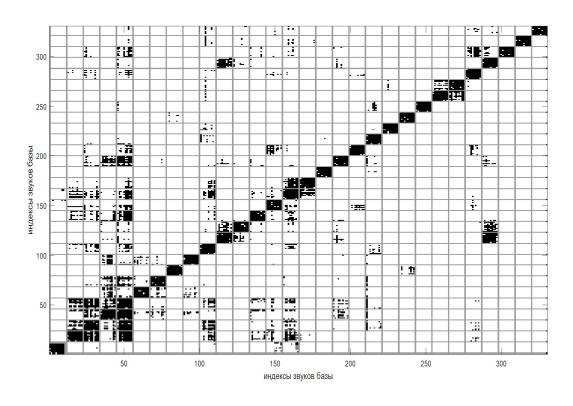


Рисунок 7 – Модель анализа ошибок сегментации «МFCC(32)»

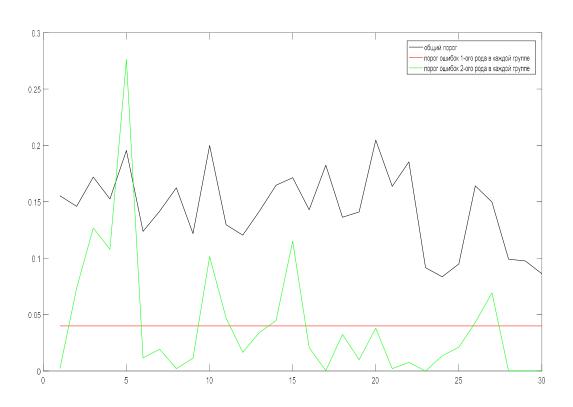


Рисунок 8 – Модель анализа порогов ошибок «МFCC(32)»

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Лата

5 ЭКОНОМИЧЕСКАЯ ОЦЕНКА РЕЗУЛЬТАТОВ ИССЛЕДОВАНИЯ

Основной целью научно-исследовательской или опытно-конструкторской работы является проведение работ, направленных на анализ, проектирование или разработку каких-либо устройств. Результатом таких работ могут являться разработанный прототип прибора или программный продукт, выполняющий определенные функции, рекомендации по эксплуатации прибора или технологии, нормативные акты и так далее.

5.1 Планирование работ по исследованию

В проведении исследования задействованы следующие специалисты:

- главный инженер или старший научный сотрудник (заведующий лабораторией), осуществляющий общее руководство исследованием;
- инженер I категории или младший научный сотрудник, проводящий разработку, исследование, необходимые расчеты, составляющий техническую документацию на исследование;
- экономист, дающий экономическую оценку исследования. Расчет сроков проведения и трудоемкости представлен в таблице 6.

Таблица 6 - Планирование работ по исследованию

Наименование этапов работ	Исполнитель	Трудоем кость, час	Продолжи тельность, дней
1	2	3	4
	1.Подготовительный		
1.1.Сбор информации	Младший научный сотрудник	48	6
1.2.Выработка идеи	Старший научный сотрудник	48 48	6

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

Окончание таблицы 6

1.3.Определение объема исследовательских работ	Младший научный сотрудник	16	2
1.4.Формирование исследовательской работы	Младший научный сотрудник	16	2
1.5.Обработка и анализ Информации	Младший научный сотрудник	80	10
Ито	256	32	
2.0	Основной (экономический ана	лиз)	
2.1.Обоснование целесообразности работы	Старший научный сотрудник	32	4
2.2.Выполнение работы	Младший научный сотрудник	96	12
Ито)FO:	128	16
	3.Заключительный	•	
3.1.Технико-экономическое Обоснование	Экономист	48	6
3.2.Оформление и утверждение документации	Младший научный сотрудник	48	6
Ито	DF0:	96	12

Результат планирования представляет собой расчет трудоемкости исследования по часам и по количеству дней. Была определена численность штата производственного персонала, который необходим для проведения исследования.

5.2 Расчет расходов на оплату труда на исследование

Расчет расходов на оплату труда разработки исследования представлен в таблице 7.

Таблица 7 - Расчет расходов на оплату труда

Должность исполнителей	Трудоемкость, час	Оклад, Руб
1	2	3
Младший научный сотрудник	304	13000
Старший научный сотрудник	128	15000
Экономист	48	12000
Итого:	480	

Часовая тарифная ставка (Ч_{тс}) рассчитывается следующим образом:

$$Y_{TC} = \frac{P}{F_{mec}},\tag{14}$$

где $F_{\text{мес}}$ – фонд рабочего времени месяца, составляет 176 часов (22 рабочих дня по 8 часов в день); P – оклад сотрудника.

Расход на оплату труда (Рот) можно найти по следующей формуле:

$$P_{OT} = {}^{4}TC * {}^{7}CyM, \tag{15}$$

где $T_{\text{сум}}$ – суммарная трудоемкость каждого из исполнителей.

Результаты расчетов представлены в таблице 8.

Таблица 8 - Расчет расходов на оплату труда

Должность исполнителей	Трудоемкость, час	Оклад, Руб	Ч _{ТС} , руб/час	Рот, руб
1	2	3	4	5
Младший научный сотрудник	304	13000	73,86	22453,44
Старший научный сотрудник	128	15000	85,23	10909,44
Экономист	48	12000	68,18	3272,64
Итого:	480			36635,52

5.3 Расчет продолжительности исследования

Согласно данным таблицы 7 трудоемкость исследования составила 480 часов.

Продолжительность исследования составит:

$$T_{uccn} = T_{cym} / T_{P \mathcal{I}}, \tag{16}$$

где $T_{\text{СУМ}} = 480$ часов суммарная трудоемкость исследования; $T_{\text{РД}} = 8$ часов – продолжительность рабочего дня.

$$T_{uccn} = 480/8 = 60$$
 дней.

					1107000 < 11 02 02 122 1700170	Лист
					$11070006.11.03.02.433.\Pi 3BKP$	
Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата		35

Продолжительность исследования составляет 60 дней, расчет производится без учета выходных и праздничных дней.

5.4 Расчет стоимости расходных материалов

В данном разделе учитываются расходы на приобретение основных материалов, необходимых для проведения исследования, оформления соответствующей документации, а также учитывается стоимость картриджа. Расчет стоимости расходных материалов представлен в таблице 9.

Таблица 9 - Стоимость расходных материалов

Наименование расходных материалов	Цена за единицу, руб.	Количество, шт.	Сумма, руб.
1	2	3	4
Ноутбук	23000	1	23000
ПО «Matlab»	6000	1	6000
ПО «Audacity»	-	1	-
Бумага	170	2	340
Канцтовары	150	-	150
Расходные материалы для принтера (картридж)	3200	-	3200
Итого:			32690

Было определено, что для проведения исследования затраты на приобретение расходных материалов составят 32690 рублей.

5.5 Расчет сметы расходов на исследование

С учетом часовой тарифной ставки были рассчитаны общие расходы на разработку и проведение исследования. В данную статью расходов включаются премиальные выплаты, районный коэффициент и страховые взносы. Для оценки затрат на исследование была составлена смета на разработку и проведение исследования.

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

Был произведен расчет расходов:

Премиальные выплаты рассчитываются по формуле:

$$\Pi B = P_{OT} K_{\Pi B}, \tag{17}$$

где $K_{\Pi B}$ - коэффициент премиальных выплат, составляет 20 %, в случае если премии не предусмотрены $K_{\Pi B}$ =1.

$$\Pi B = 36635,52.0,2=7327,10 \text{ py6}.$$

Дополнительные затраты на проведение исследования определяются по формуле:

$$3_{\Pi O\Pi} = P_{OT} K, \tag{18}$$

где К - коэффициент дополнительных затрат (К=14%).

$$3_{\text{ДОП}} = P_{\text{OT}} \cdot 14 \%.$$
 $3_{\text{ЛОП}} = 36635,52 \cdot 0,14 = 5128,97$

В заработной плате может быть предусмотрен районный коэффициент, характеризующий доплату при работе в трудных условиях. Величина коэффициента определяется в зависимости от характера производства.

$$PK = P_{OT} K_{PB} \tag{19}$$

где K_{PB} — коэффициент районных выплат, для примера составляет 15 % от суммы.

PK =
$$(36635,52) \cdot 0,15 = 5495,33$$
 руб.

Общие расходы на оплату труда вычисляются по формуле:

$$P_{oбщ} = P_{OT} + \Pi B + PK + 3 \Omega \Pi \tag{20}$$

где P_{OT} - основная заработная плата; ПВ - премиальные выплаты; $3_{ДОП}$ - дополнительные затраты; РК - районный коэффициент.

$$\Sigma P_{\text{OT}} = 36635,52 + 7327,10 + 5495,33 + 5128,97$$

 $\Sigma P_{\text{OT}} = 54586,92 \text{ py6}.$

Из таблицы 9 берется итоговая сумма стоимости расходных материалов по статье расходных материалов.

$$\Sigma$$
 P_{PM}=3690 py6.

					11050006110000	Лист
					$11070006.11.03.02.433.\Pi 3BKP$	
Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата		37

Страховые взносы рассчитываются по формуле:

$$CB = P_{OT} 0.3,$$
 (21)

$$CB = 36635,52 \cdot 0,30 = 10990,66$$

Амортизационные исчисления на использование компьютера составляют 25% от стоимости компьютера и вычисляются по формуле.

$$AO = C_{TIK} 0.25,$$
 (22)

$$AO = 28000 \cdot 0.25 = 7000 \text{ py6}.$$

Расходы на использование Интернета берутся из расчета месячной абонентской платы для предприятия. Пусть:

Административно-хозяйственные расходы составляют 50% от основной заработной платы (P_{OT}).

$$P_{AX} = P_{OT} 0.5,$$
 (23)

$$P_{AX}$$
=36635,52·0,5=18317,76 py6.

Результаты расчета расходов были сведены в таблицу. Смета расходов на разработку и проведение исследования представлена в таблице 10.

Таблица 10 - Смета расходов на разработку и проведение исследования

Наименование статей расходов	Сумма, руб.	Удельный вес статей, %
1	2	3
1.Стоимость расходных материалов	32690	6,92
2. Расходы на оплату труда	54586,92	
2.1. Основная заработная плата	36635,52	33,36
2.2. Дополнительные затраты	5128,97	4,67
2.3. Премиальные выплаты	7327,10	13,35
2.4 Районный коэффициент	5495,33	5,0
3. Единый социальный налог	10990,66	11,66
4. Амортизационные исчисления на использование компьютера	7000	7,36
5. Расходы на использование Интернет	1250	0,99
6.Административно-хозяйственные расходы	18317,76	16,68
Итого:	95835,34	100

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

Результатом экономической оценки исследования является определение затрат на разработку и реализацию исследования: - продолжительность исследовательских работ составила 60 дней; - сметы расходов на исследование – 95 835 рублей. Лист

11070006.11.03.02.433.ПЗВКР

Изм. Лист

№ докум.

Подпись Дата

39

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

Цель данной работы была достигнута и ожидаемые результаты были получены. Исследовали параметры входных речевых сигналов в частотной области и выполнили процесс нахождения сходства этих параметров мерами близости и получили результаты вычислительных экспериментов.

Были получены следующие результаты:

- Разработали методику оценки для процесса сравнения признаков речевых сигналов;
- Провели сравнение признаков речи (спектр, кепстр и мел-кепстр) по мерам близости: евклидово расстояние, среднеквадратическое отклонение, ковариация, расстояние Махланобиса и корреляция;
- Графики сравнения речевых звуков, на которых отображается гипотеза принятая решающей функцией; порогов ошибок первого и второго рода, и индивидуальных порогов;
- Таблицы вероятности ошибок первого и второго рода при распознавании русских и арабских звуков.

По результатам вычислительных экспериментов можно сделать вывод, что мел-кепстральные коэффициенты речевых сигналов с использованием среднеквадратического отклонения в качестве меры близости даёт самый лучший результат сходства речевых сигналов. И количество точек Фурье при вычислении частотных признаков речевых сигналов слабо влияет на результат. И большее количество частотных интервалов мел-кепстра улучшает результат распознавания.

Самые лучшие результаты получили арабские звуки: «¿» «¿» «»» «ы», и русские звуки: «ф» «у» «э» «ю». А самые худшие результаты получили арабские звуки: «с» «с», «¿» «с», «с», и русские звуки: «в» «г» «д» «м» «ы».

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

СПИСОК ИСПОЛЬЗОВАННЫХ ИСТОЧНИКОВ

- 1. Χ. M. Сравнительное исследование эффективности различных методов кепстрального описания речевых сигналов в задачах распознавания/ Вестник Тамбовского государственного технического университета 13.4 (2007) // [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://habrahabr.ru/post/140828// (дата обращения: 17.09.2016).
- 2. Ахмад, Х. М. Математические модели принятия решений в задачах распознавания говорящего/ Вестник Тамбовского государственного технического университета 14.1 (2008) // [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://cyberleninka.ru/article/n/matematicheskie-modeli-prinyatiya-resheniy-v-zadachah-raspoznavaniya-govoryaschego / (дата обращения: 19.09.2016).
- 3. Бочаров И.В. Акатьев Д.Ю. Распознавание речевых сигналов на основе корреляционного метода // [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://elibrary.lt/resursai/Uzsienio%20leidiniai/MFTI/2003/131.pdf / (дата обращения: 10.07.2016).
- 4. Болотнов, Д. В., and С. А. Запрягаев. РАСПОЗНАВАНИЕ ЗВУКОВЫХ ОБРАЗОВ НА ОСНОВЕ АНАЛИЗА ОТКЛИКА СИСТЕМЫ ОСЦИЛЛЯТОРОВ. (2012) // [Электронный ресурс] режим доступа: http://www.vestnik.vsu.ru/pdf/analiz/2012/01/2012-01-25.pdf / (дата обращения: 19.09.2016).
- 5. Болдышев А.В. Разработка и исследование методов и алгоритмов субполосного кодирования речевых сообщений при хранении и передаче речевых данных. (2013). // [Электронный ресурс] режим доступа: http://www.dissercat.com/content/razrabotka-i-issledovanie-metodov-i-algoritmov-subpolosnogo-kodirovaniya-rechevykh-soobshche / (дата обращения: 13.11.2017).

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

- 6. Евклидово расстояние: [Электронный ресурс] режим доступа: http://statistica.ru/glossary/general/evklidovo-rasstoyanie / (дата обращения: 12.02.2017).
- 7. Галунов В.И. Современные проблемы в области распознавания речи: [Электронный ресурс] режим доступа: http://auditech.ru/page/darkness.html (дата обращения: 12.02.2017).
- 8. Голубинский А.Н. Расчёт частоты основного тона речевого сигнала на основе полигармонической математической модели // [Электронный ресурс]: режим доступа: http://cyberleninka.ru/article/n/raschyot-chastoty-osnovnogo-tona-rechevogo-signala-na-osnove-poligarmonicheskoy-matematicheskoy-modeli / (дата обращения: 13.12.2016).
- 9. Жиляков Е.Г. Фирсова А. А. Оценивание периода основного тона звуков русской речи // [Электронный ресурс] режим доступа: http://cyberleninka.ru/article/n/otsenivanie-perioda-osnovnogo-tona-zvukov-russkoy-rechi / (дата обращения: 08.12.2016).
- 10. Котомин, А. В. "Распознавание речевых команд с использованием сверточных нейронных сетей." Наукоёмкие информационные технологии SIT-2012: труды молодежной конф.—Переславль-Залесский. 2012. // [Электронный ресурс] режим доступа: http://edu.botik.ru/upload/0cb3cff828c112050d3daebdfeee1ace.pdf / (дата обращения: 20.09.2016).
- 11. Корреляционный метод распознавания / / [Электронный ресурс] режим доступа: http://edu.sernam.ru/book_kiber1.php?id=693 / (дата обращения: 28.02.2017).
- 12. Ладошко, О. Н., and О. N. Ladoshko. Исследование влияния характеристик телефонного канала связи на надёжность распознавания фонем." (2012). // [электронный ресурс] режим доступа: Ладошко, О. Н., and О. N. Ladoshko. Исследование влияния характеристик телефонного канала связи на надёжность распознавания фонем." (2012). // [Электронный ресурс] режим

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

доступа:http://ea.dgtu.donetsk.ua:8080/bitstream/123456789/30201/1/%D0%A1%D 1%82%D0%B0%D1%82%D1%8C%D1%8F%208.pdf (дата обращения: 18.12.2016).

- 13. Методы оценивания частоты основного тона // [Электронный http://k14.spb.ru/cm/uploads/109/008 pecypc]: режим доступа: (дата обращения: 15.01.2017).
- 14. Мел-кепстральные коэффициенты (МГСС) и распознавание речи // [Электронный ресурс] - режим доступа: https://habrahabr.ru/post/140828 / (дата обращения: 26.01.2017).
- Мера расстояния // [Электронный ресурс] режим доступа 15. http://www.aiportal.ru/articles/autoclassification/measure-distance.html (дата обращения: 26.04.2017).
- Распознавание речи. // [Электронный ресурс] режим доступа: 16. http://studopedia.ru/3 30206 raspoznavanie-rechi.html (дата обращения: 21.01.2017).
- 17. Распознавание образов. // [Электронный ресурс] - режим доступа: http://www.studfiles.ru/preview/2820578/ (дата обращения: 29.02.2017).
- 18. Редченко, Виталий Александрович, and Владимир Иванович Иордан. "Разработка программного комплекса для автоматического определения языка речевого сигнала." (2016) // [Электронный ресурс] - режим доступа: http://elibrary.asu.ru/xmlui/bitstream/handle/asu/2587/vkr.pdf?sequence=1 (дата обращения: 11.01.2017).
- 19. Тассов, К. Л., and Р. А. Дятлов. Метод идентификации человека по голосу. [электронный pecypc] доступа: режим http://engjournal.ru/articles/1103/1103.pdf / (дата обращения: 18.09.2016).
- 20. Обработка речевых сигналов. // [Электронный ресурс] - режим доступа: http://knowledge.allbest.ru/programming/3c0b65635b3ac78b5d53a88421216d37 0.h tml / (дата обращения: 27.01.2017).

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

- 21. Первуши Е.А. Обзор основных методов распознавания дикторов // [Электронный ресурс]: режим доступа: http://webcache.googleusercontent.com/search?q=cache:Km6mCxok-W0J:cyberleninka.ru/article/n/metod-izvlecheniya-strukturnyh-pr (дата обращения: 04.12.2016).
- 22. Сергиенко, Александр Борисович. Цифровая обработка сигналов. БХВ-Петербург, 2003. // [Электронный ресурс] режим доступа: http://www.rphf.spbstu.ru/dsp/lib/Sergijenko_2003.pdf / (дата обращения: 11.02.2017).
- 23. Центр речевых технологий: [Электронный ресурс] режим доступа: http://www.speechpro.ru/technologies/recognition#tab1 / (дата обращения: 12.03.2016).
- 24. Шумская, Анастасия Олеговна. Оценка эффективности метрик расстояния Евклида и расстояния Махаланобиса в задачах идентификации происхождения текста. Доклады Томского государственного университета систем управления и радиоэлектроники 3 (29) (2013). // [Электронный ресурс] режим доступа: http://cyberleninka.ru/article/n/otsenka-effektivnosti-metrik-rasstoyaniya-evklida-i-rasstoyaniya-mahalanobisa-v-zadachah-identifikatsii-proishozhdeniya-teksta / (дата обращения: 23.05.2017).
- 25. Anjali Bala. Voice command recognition system based on mfcc and dtw // [Электронный ресурс] режим доступа: https://www.researchgate.net/publication/228659505_voice_command_recognition_s ystem_based_on_mfcc_and_dtw (дата обращения: 29.12.2016).
- 26. Lindasalwa Muda, Mumtaj Begam and I. Elamvazuthi. Voice recognition algorithms using mel frequency cepstral coefficient (mfcc) and dynamic time warping (dtw) techniques / / [Электронный ресурс] режим доступа: https://arxiv.org/ftp/arxiv/papers/1003/1003.4083.pdf (дата обращения: 23.11.2016).

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

- 27. Speech processing // [Электронный ресурс] режим доступа: http://www.boosla.com/showArticle.php?Sec=Misc&id=57 / (дата обращения: 21.02.2017).
- 28. Speech processing Technology // [Электронный ресурс] режим доступа: http://www.ye1.org/forum/threads/386110/ (дата обращения: 09.01.2017).
- 29. Speech recognition // [Электронный ресурс] режим доступа: http://www.yel.org/forum/threads/386110/ (дата обращения: 19.01.2017).
- 30. Speech recognition system // [Электронный ресурс] режим доступа: http://www.ye1.org/forum/threads/386110/ (дата обращения: 07.02.2017).
- 31. Shivanker Dev Dhingra. Isolated speech recognition using mfcc and dtw // [Электронный ресурс] режим доступа: http://www.ijareeie.com/upload/2013/august/20P_ISOLATED.pdf (дата обращения: 19.01.2017).
- 32. Будрейка, Н. Н. "Непараметрические методы исследования в психологии." Психологическая наука и образование 1 (2007): 40-48. // [Электронный ресурс] режим доступа: http://psyjournals.ru/files/6467/psyedu_2007_n1_Budreika.pdf (дата обращения: 31.05.2017).
- 33. Нулевая гипотеза в статистике // [Электронный ресурс] режим доступа: https://businessman.ru/new-nulevaya-gipoteza-v-statistike-primer-proverka-nulevoj-gipotezy.html (дата обращения: 03.06.2017).

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

приложение а

Таблица 11 – Использованные обозначения.

аббревиатура	Значение
MFCC	Мел-кепстральные коэффициенты речевого сигнала
ДПФ	Дискретное преобразование Фурье
Y	Энергический спектра речевого сигнала
С	Кепстра и мел-кепстр речевого сигнала
D	Евклидово расстояние, среднеквадратическое отклонение и расстояние Махланобиса
СКО	Среднеквадратическое отклонение
Cov	Ковариация между речевыми сигналами
K	Коэффициент корреляции
$\mathbf{q}_{ ext{TC}}$	Часовая тарифная ставка
F _{mec}	фонд рабочего времени месяца
P	оклад сотрудника
Тсум	суммарная трудоемкость каждого из исполнителей
T_{uccn}	Продолжительность исследования
$K_{\Pi \mathrm{B}}$	коэффициент премиальных выплат
K	коэффициент дополнительных затрат
K_{PB}	коэффициент районных выплат
Pot	основная заработная плата
ПВ	премиальные выплаты
3доп	дополнительные затраты
РК	районный коэффициент

Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата

приложение Б

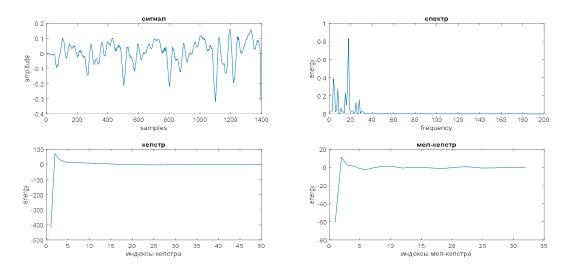


Рисунок 9 – Признаки арабского звука «^j»

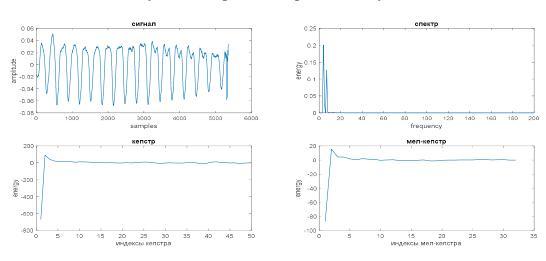


Рисунок 10 – Признаки арабского звука «÷»

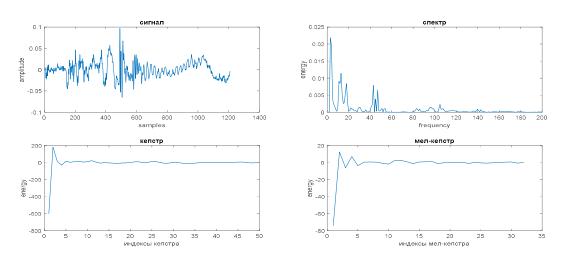
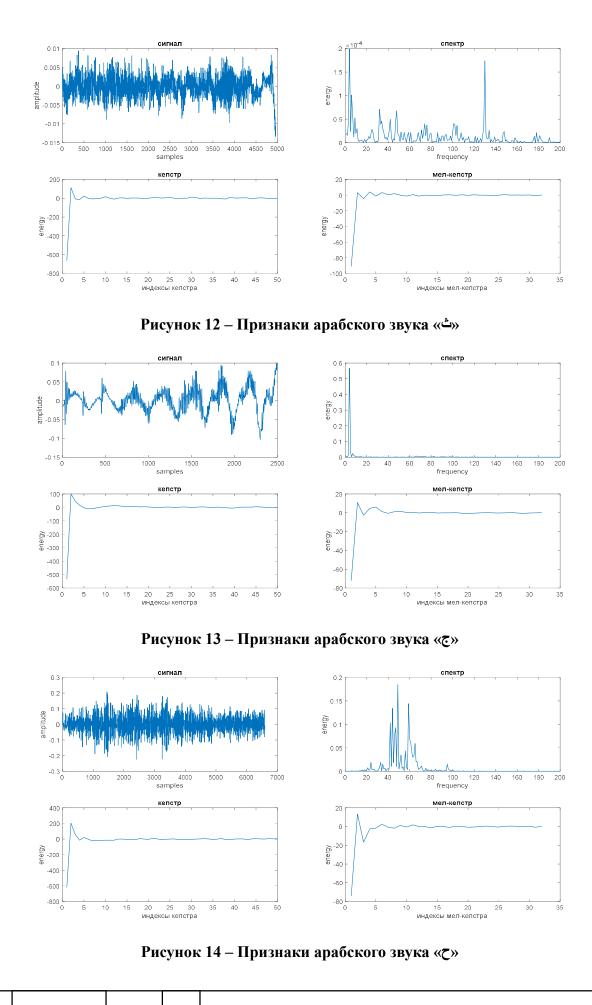


Рисунок 11 – Признаки арабского звука «[∸]»

					11070006 11 02 02 422 570040
					$11070006.11.03.02.433.\Pi 3BKP$
Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата	



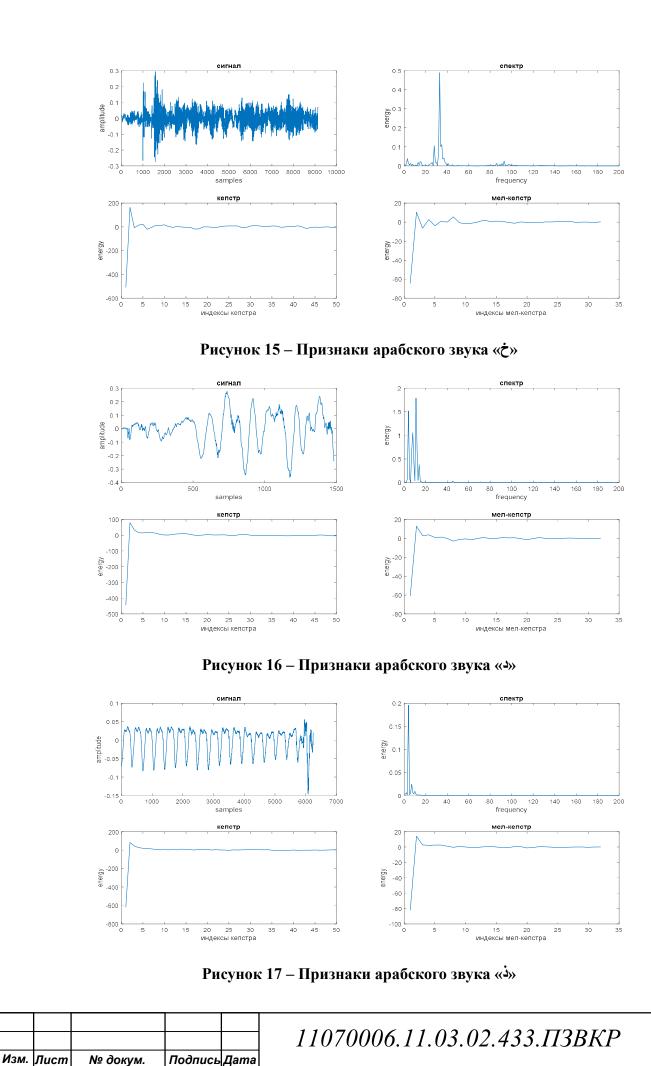
11070006.11.03.02.433.ПЗВКР

Изм. Лист

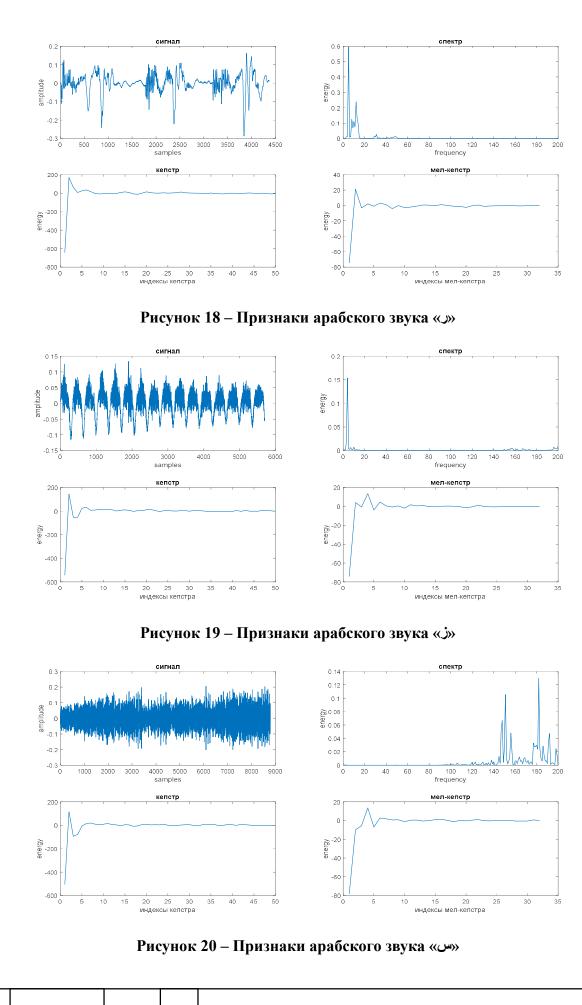
№ докум.

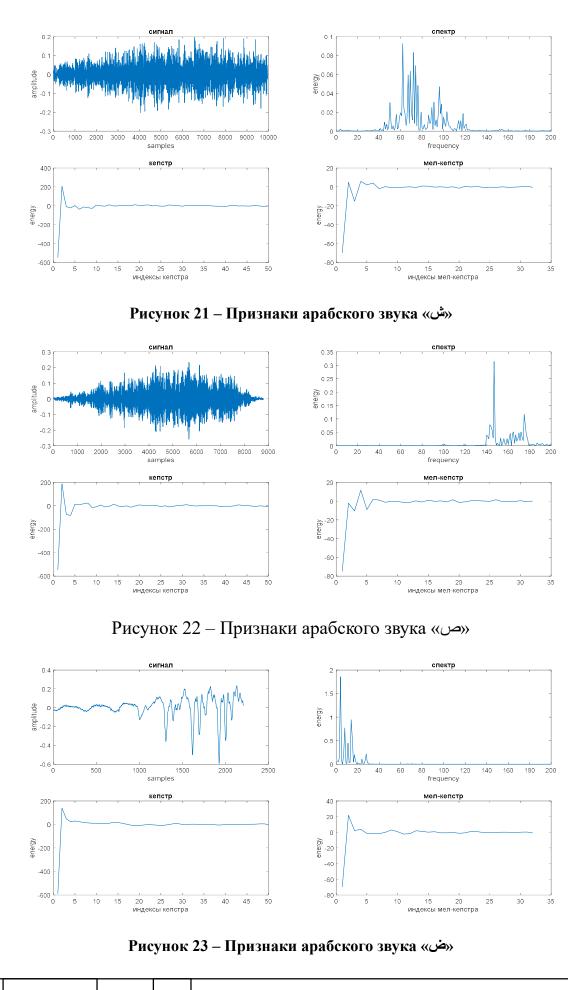
Подпись Дата

48



49





11070006.11.03.02.433.ПЗВКР

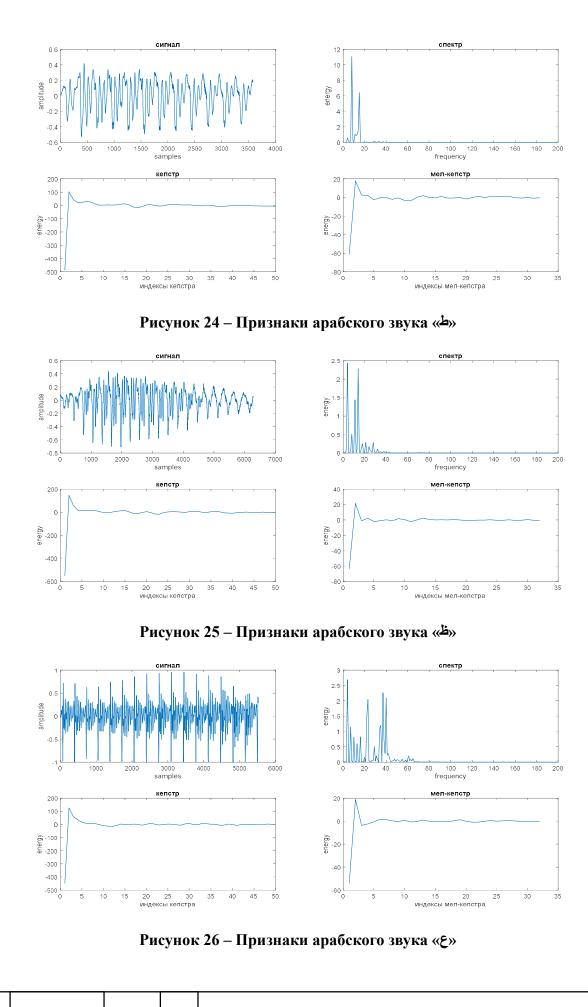
51

Лист

Изм. Лист

№ докум.

Подпись Дата



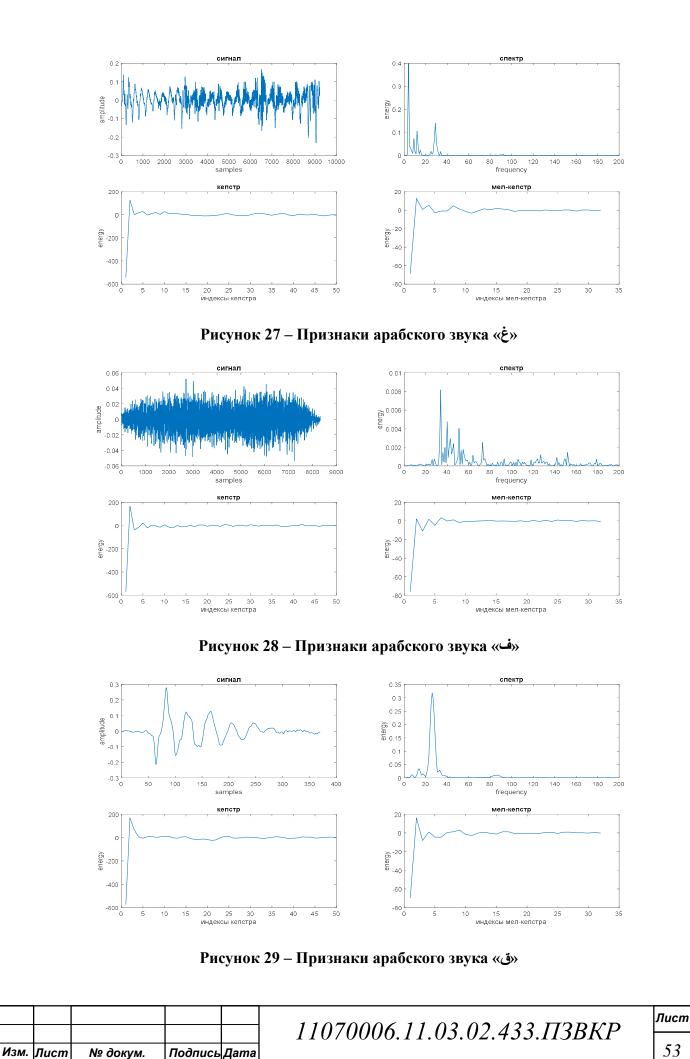
11070006.11.03.02.433.ПЗВКР

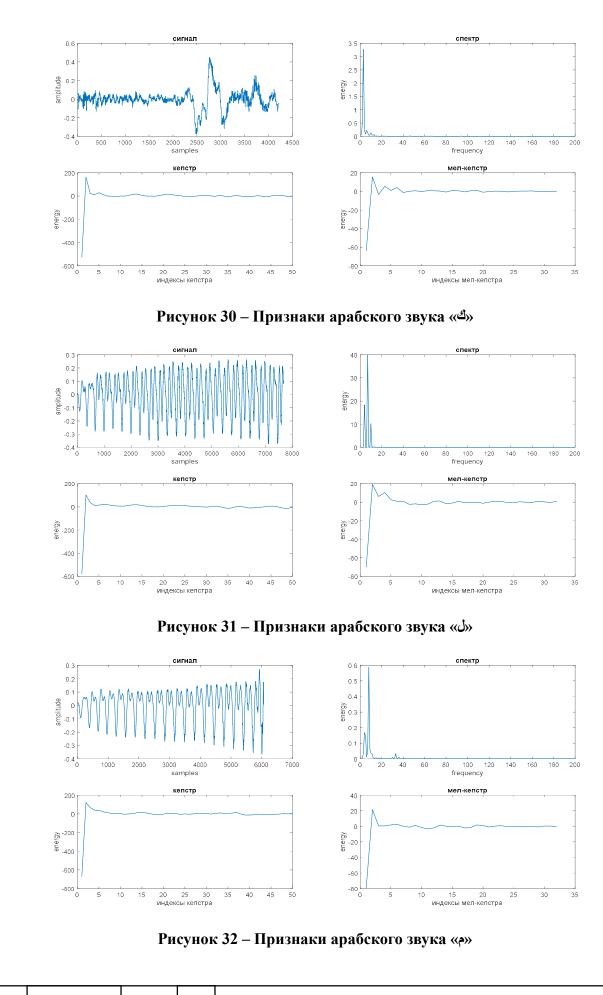
Изм. Лист

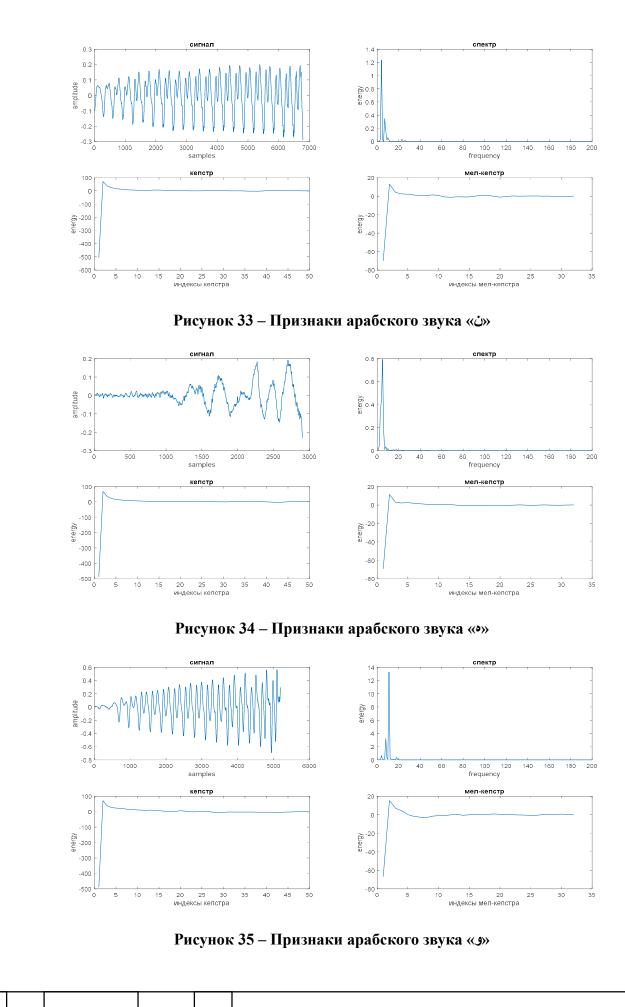
№ докум.

Подпись Дата

52







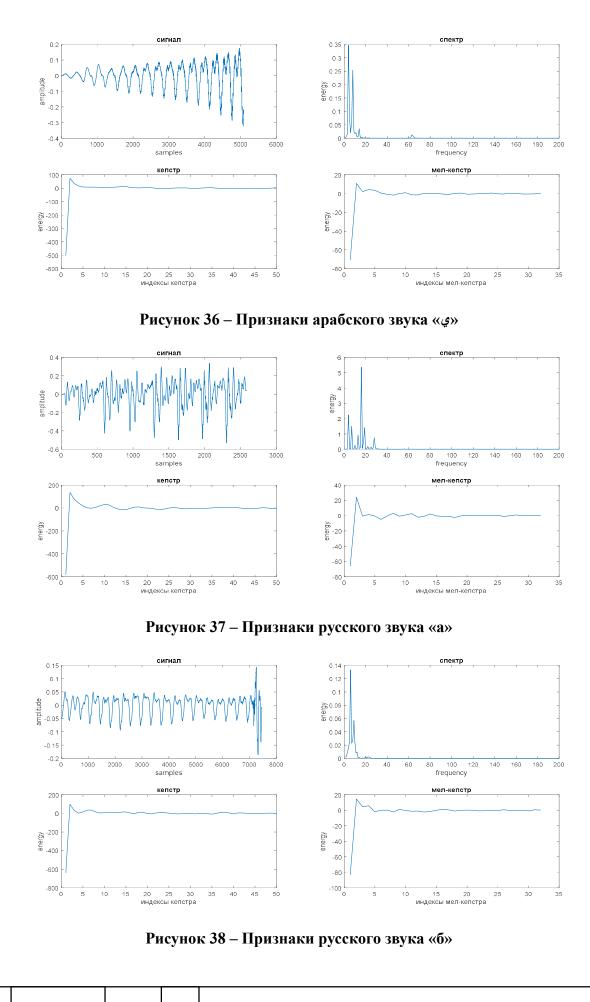
Изм. Лист

№ докум.

Подпись Дата

11070006.11.03.02.433.ПЗВКР

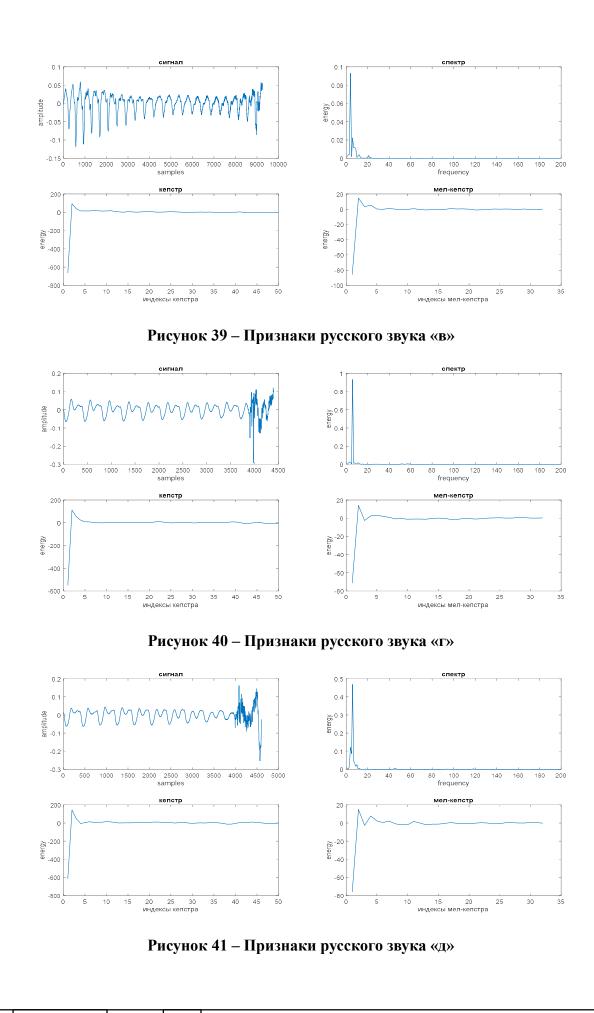
55

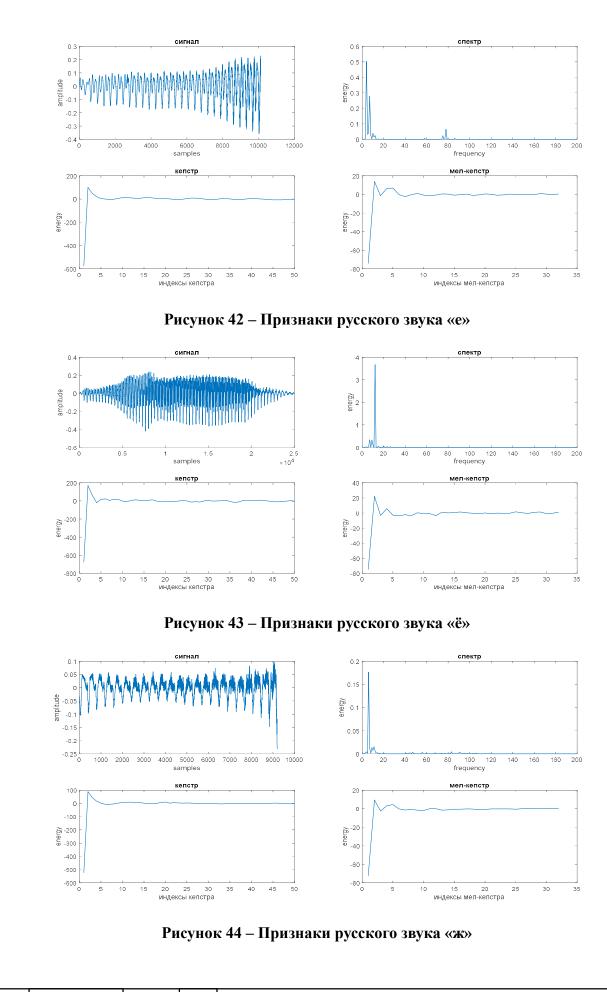


Изм. Лист

№ докум.

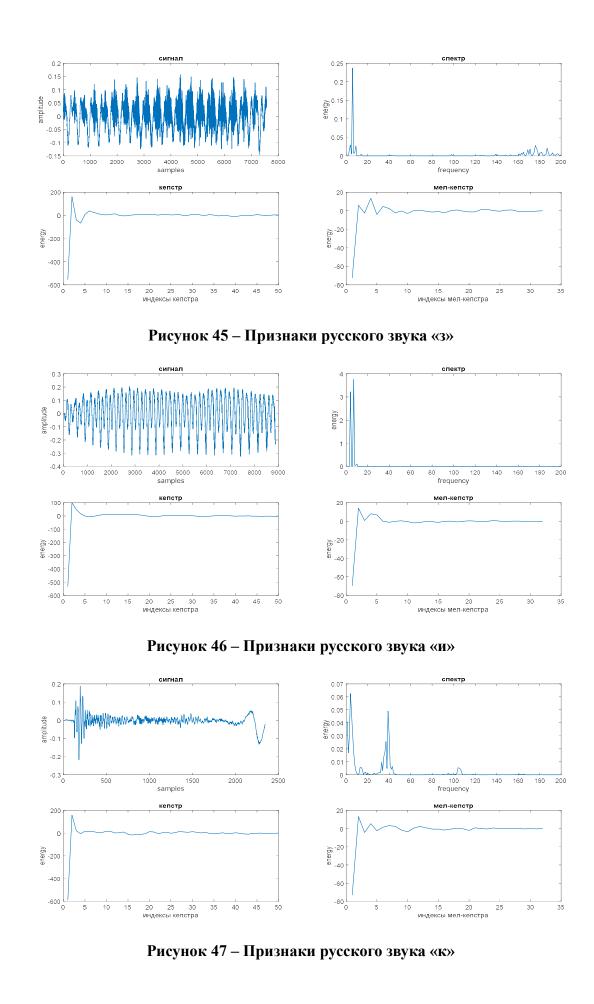
Подпись Дата





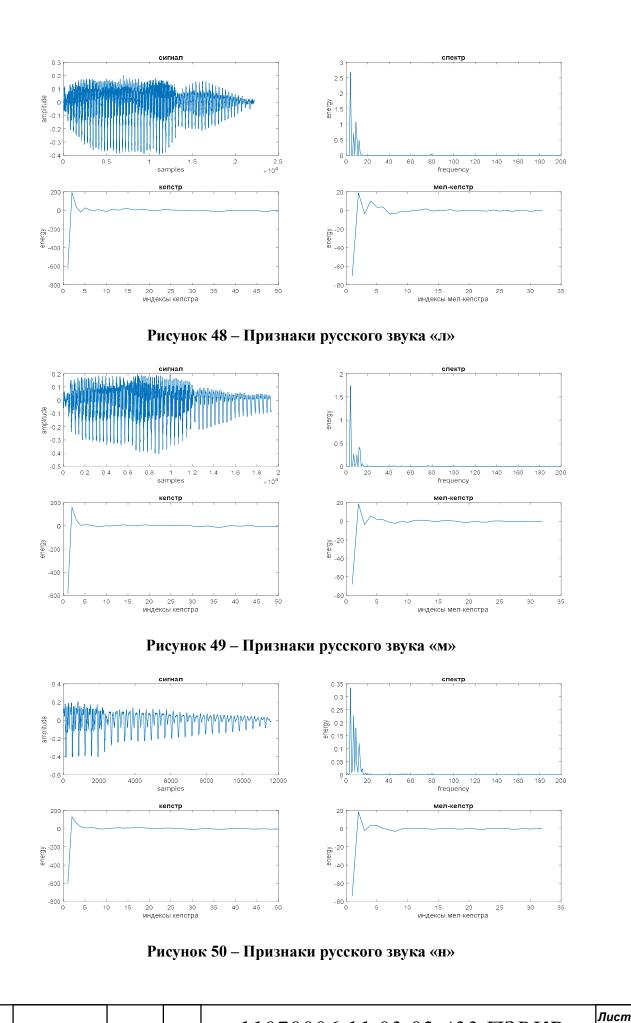
Изм. Лист

№ докум.



11070006.11.03.02.433.ПЗВКР

Изм. Лист № докум. ПодписыДата



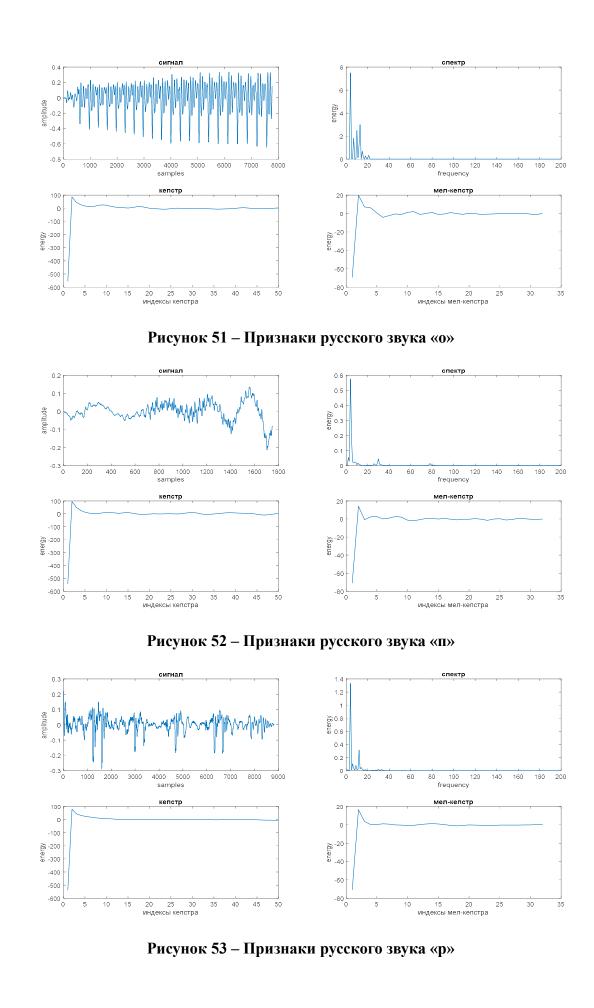
 $11070006.11.03.02.433. \Pi 3 B K P$

Изм. Лист

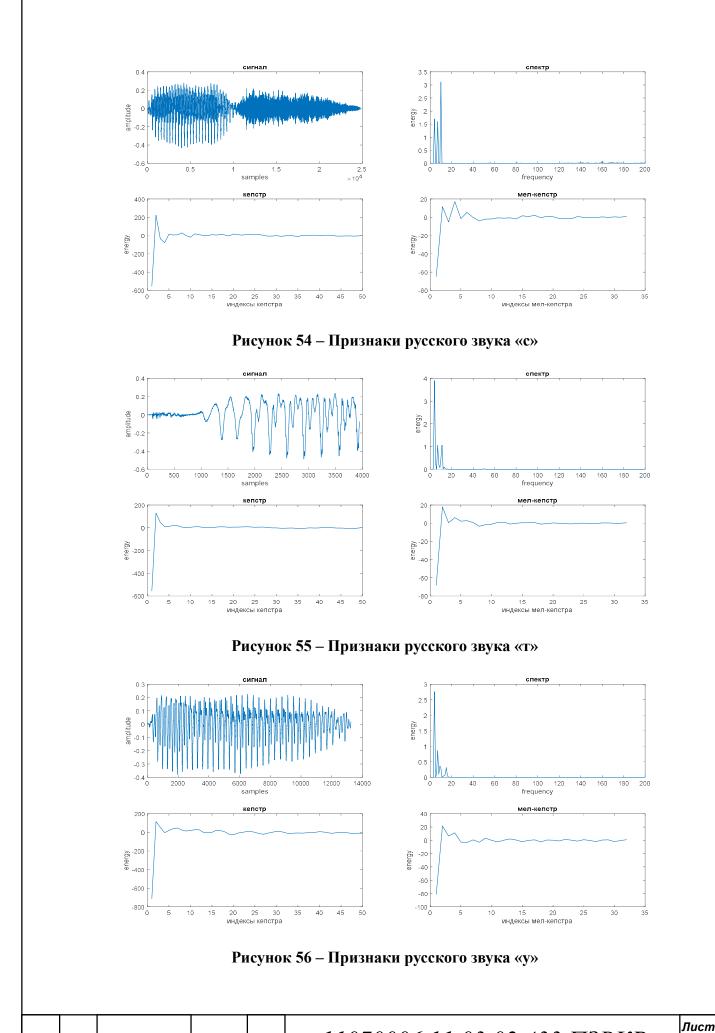
№ докум.

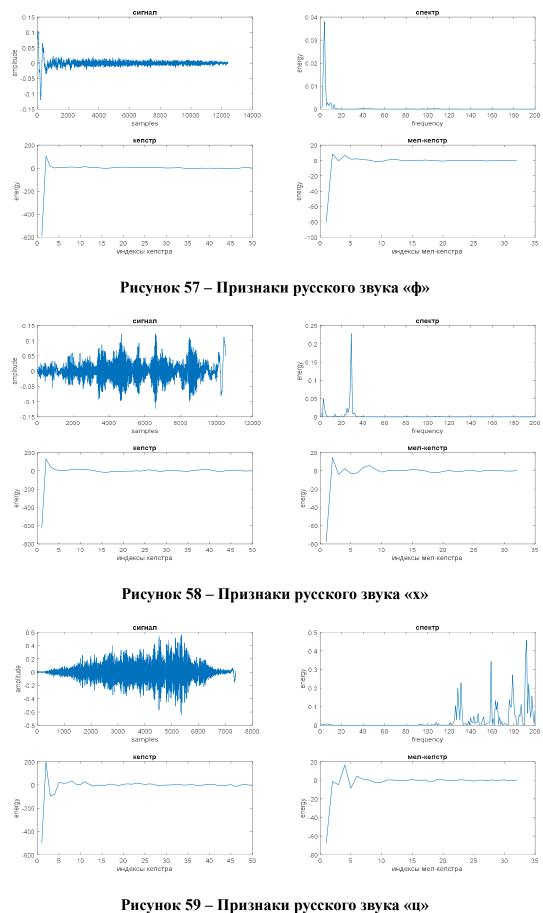
Подпись Дата

60

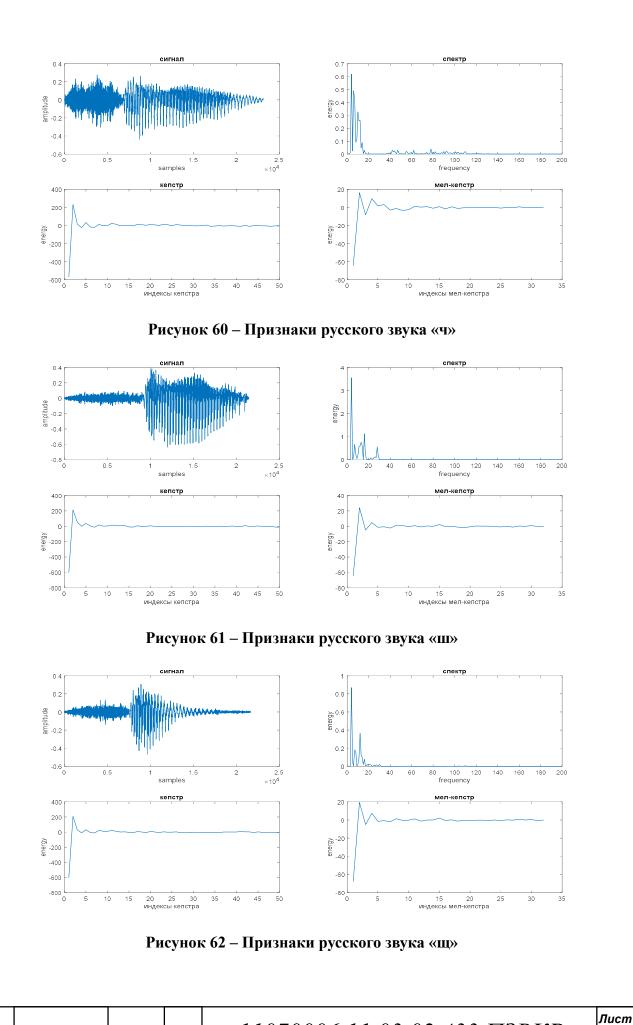


Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата





Изм	Лист	№ докум.	Подпись	Пата



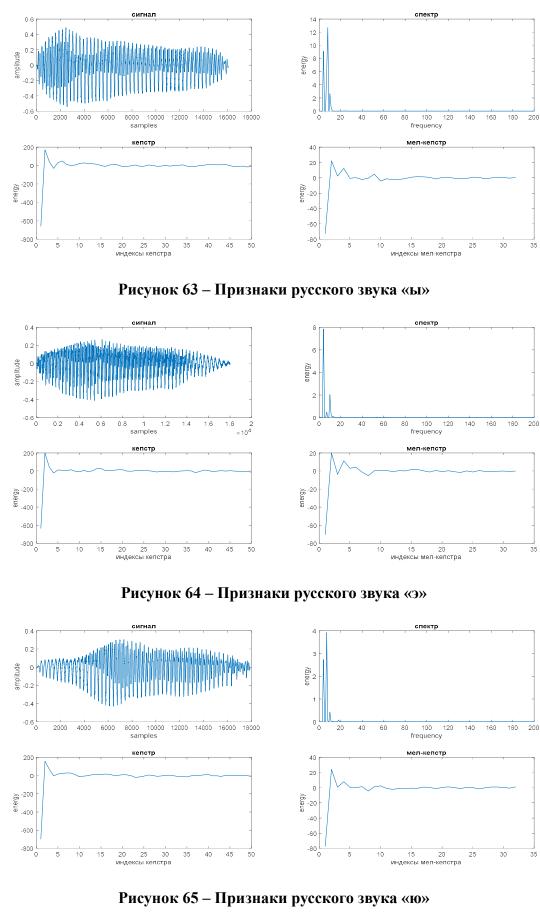
		11050006110000 100 100
		11070006.11.03.02.433.ПЗВКР

Изм. Лист

№ докум.

Подпись Дата

64



Изм.	Лист	№ докум.	Подпись	Дата	
					1107000
					440-000

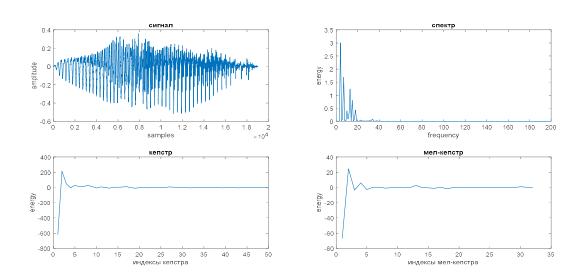


Рисунок 66 – Признаки русского звука «я»

Man		No Acres	7 -3	7
ИЗМ.	Лист	№ докум.	Подпись	дата