# МИНИСТЕРСТВО ОБРАЗОВАНИЯ И НАУКИ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования «ТОМСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ СИСТЕМ УПРАВЛЕНИЯ И РАДИОЭЛЕКТРОНИКИ» (ТУСУР)

Кафедра комплексной информационной безопасности электронно-вычислительных систем (КИБЭВС)

	К ЗА	АЩИТЕ ДО	ПУСТИТЬ
	завед	дующий каф	р. КИБЭBC
	д-р т	гехн. наук, і	троф.
			_А.А. Шелупанов
	<b>«</b>		2017г.
«ОПРЕДЕЛЕНИЕ АВТОРСТВ	ВА ИСХ	кодного і	КОДА»
Специалистская работа по н	направл	ению 10.05	.03 –
Информационная безопасность а	автомат	гизированнь	их систем
		1	
	Студ	дент гр. 722	
			_ Мейта М.В.
	«	<b>»</b>	2017г.

МИНИСТЕРСТВО ОБРАЗОВАНИЯ И НАУКИ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего профессионального образования «ТОМСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ СИСТЕМ УПРАВЛЕНИЯ И РАДИОЭЛЕКТРОНИКИ» (ТУСУР)

	УТВЕРЖДАЮ Зав. кафедрой КИБЭВС А.А. Шелупанов «»2017 г.
ЗАДАНИЕ по дипломному проектированию студенту группа 1. Тема проекта (работы):	
2. Срок сдачи студентом законченного проекта	
3. Исходные данные к проекту	
4. Содержание расчетно-пояснительной записи (перече	нь подлежащих разработке вопросов)
5. Перечень графического материала (с точным	указанием обязательных чертежей

#### РЕФЕРАТ

Отчет содержит 51 страницу, 10 рисунков, 6 таблиц, 37 источник, 6 приложений.

СТИЛОМЕТРИЯ, ИСХОДНЫЙ КОД, ДЕАНОНИМИЗАЦИЯ ABTOPA, C/C++, КЛАССИ-ФИКАЦИЯ, PYTHON, SKLEARN, JUPYTER NOTEBOOK, DECISION TREES, RANDOM FOREST CLASSIFIER, CROSS-VALIDATION, ADA BOOST, EXTREMLY RANDOMIZED TREES, GITHUB, LATEX.

Цель работы — разработка программного обеспечения для определения авторства исходного кода программ на на языке C/C++, основанного на методах стилометрического анализа текста, с перспективой его дальнейшего применения в борьбе с киберпреступностью, в области лицензионных, патентных, и иных судебных разбирательств.

В рамках преддипломной практики были поставленны следующие задачи:

- обзор существующих исследований, разработок, методов стилометрического анализа текста, в том числе исходного кода программ;
  - построение модели процесса определения авторства исходного кода;
- разработка программного обеспечения для анализа исходного кода программ с применением стилометрии для определения авторства программного обеспечения;
  - разработка программного интерфейса;
  - подготовка и обработка тестового набора данных;
- исследование эффективности разработанной программы на основе модели анализа исходных кодов, анализ результатов.

Объект исследования: деанонимизация автора программного обеспечения.

Предмет исследования: стилометрия исходного кода программ на языках высокого уровня.

Достигнутые результаты: главным результатом преддипломной практики является программное обеспечение «WhoseCppCode», предназначенное для построения, тестирования и оценки модели классификации авторов исходного кода на языке C/C++, а также визуализации полученных результатов.

Отчет по преддипломной практике выполнен согласно ОС ТУСУР 01-2013 [1] при помощи системы компьютерной вёрстки I<sup>A</sup>T<sub>E</sub>X.

#### ABSTRACT

Research paper contains 51 pages, 10 pictures, 19 tables, 37 sources, 1 appendix.

STYLOMETRY, SOURCE CODE, AUTHORSHIP ATTRIBUTION, C/C++, CLASSIFICATION, PYTHON, SKLEARN, JUPYTER NOTEBOOK, DECISION TREES, RANDOM FOREST CLASSIFIER, CROSS-VALIDATION, ADA BOOST, EXTREMLY RANDOMIZED TREES, GITHUB, LATEX.

Цель работы — разработка алгоритма для определения авторства программного обеспечения, основанного на стилометрическом анализе исходного кода программ на языках высокого уровня.

The aim of this work is a software development of the tool for deanonimization of programmers, based on stylometry analysis of source code written in high-level programming languages.

# Содержание

	Введ	цение									7
	1	Кафедра КИН	БЭВС .								8
	2	Обзор инфорг	мацион	ных и	сточников						9
	3	Выбор набора	а призна	аков,	характеризующих автора программы .						11
	3.1	Лексические	призна	ки							11
	3.2	Ключевые сло	ова С+-	+							11
	4	Моделирован	ие								13
	5	Классификац	ки								14
	5.1	Random Fores	st								14
	5.2										15
	5.3	ExtraTrees									16
	6				гическая часть						17
	6.1				трограммирования						17
	6.2										17
	7				пытаний						21
	7.1										21
	7.2										21
	7.2	•									21
	7.4	-			й документации						21
	7.5	-			ганий						21
		•	•								
	7.6	, ,									21
	7.7			-	ра данных						23
	7.8		_	_	ивности классификации						25
	7.9	_	-		и						26
	8				пьности						29
	8.1	Анализ опасн	ых и вр	едны	х производственных факторов на рабоч	ем	мест	re.			29
	8.2	Инструкция п	10 рабо	те на	персональном компьютере						31
	9	Технико-экон	номичес	ское о	боснование						32
						_					
121.1	Лист	№ докум.	Подп.	Дата	КИБЭВС.501410.	00	01	173	ı		
гзм. Разр		№ докум. Мейта М.В.	ттоди.	дата			Лит.	J	Іист	Лис	тов
Пров. Романов А.С.		Π		Ť	5	5					
еце	нз.				Определение авторства исходного кода	,	TVCV	ъм	S rod	KNED	)RC
	онтр.	Якимук А.Ю.		ТУСУР, С			ъ, каф. ър. 722		DC,		
Утв.		Шелупанов А.А.									

9.1	Обоснование необходимости проводимого исследования	32
9.2	Организация и планирование работы	32
9.3	Определение сметной стоимости проекта	34
9.4	Научно-технический эффект	38
Закл	ючение	40
Спи	сок использованных источников	41
При.	ложение А Компакт-диск	45
При.	ложение Б Сравнительный обзор информационных источников	46
При.	ложение В Описание стилистических признаков	48
При.	ложение Г Руководство администратора	50
При.	пожение Д Руководство программиста	50

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

#### Введение

Задача определения авторства является широко распространенной проблемой в рамках исследования естественных языков, однако в меньшей степени для языков программирования. Тем не менее, с распространением применения компьютерных систем и сетей возросло и количество преступлений в информационной сфере. Существует множество разновидностей кибератак — различные компьютерные вирусы, трояны, несанкционированное копирование данных с кредитных карт, DDoS-атаки и многое другое. Возможность деанонимизации авторов вредоносного программного обеспечения может внести существенный вклад в развитие компьютерной криминалистики.

Считается, что у каждого программиста есть свои специфические профессиональные приемы, привычки, методы написания программного кода, свой так называемый «стиль программирования» и иные признаки, идентифицирующие автора. При этом, как и в случае с естественными языками, на индивидуальный «почерк» программиста может оказывать влияние множество факторов, таких как образование, географическое место проживания, уровень квалификации и другие. «Почерк» также может изменяться с течением времени, развитием технологий и общепринятых норм «хорошего» стиля написания программ. Под «хорошим» стилем обычно понимается набор правил, позволяющих писать код, удобный для чтения, понимания, внедрения дальнейших изменений и рефакторинга. Крупные ІТ-компании и корпорации обычно вводят свои собственные стандарты кодирования, которые зачастую используются сторонними организациями и индивидуальными программистами в своей работе. Примером могут служить руководства по стилю программирования на языке C++ компаний Google [2] и Geosoft [3].

Определение авторства исходного кода представляет собой актуальную задачу в сфере информационной безопасности, лицензирования в области разработки программного обеспечения, а также может оказать существенную помощь во время судебных разбирательств, при решении вопросов об интеллектуальной собственности и плагиате.

Целью настоящей дипломной работы является разработка программного обеспечения для определения авторства исходного кода программ на языке C/C++, основанного на методах стилометрического анализа текста.

				·
Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

# 1 Кафедра КИБЭВС

Местом прохождения практики была выбрана кафедра ТУСУРа – КИБЭВС (Кафедра комплексной информационной безопасности электронно- вычислительных систем).

Согласно информации с официального сайта [4], кафедра организована в ТУСУР в 1971 году как кафедра «Конструирования и производства электронно-вычислительной аппаратуры» (КиПЭ-ВА) вскоре переименованной в кафедру «Конструирования электронно-вычислительной аппаратуры» (КЭВА).

21 сентября 1999 г. в связи с открытием новой актуальной специальности 090105 — «Комплексное обеспечение информационной безопасности автоматизированных систем» кафедра КЭ-ВА была переименована в кафедру «Комплексной информационной безопасности электронновычислительных систем» (КИБЭВС). Заведующим кафедрой КИБЭВС, а также ректором ТУСУ-Ра на сегодняшний день является ректор ТУСУРа, Александр Александрович Шелупанов, лауреат премии Правительства Российской Федерации, действительный член Международной Академиипнаук высшей школы РФ, действительный член Международной Академии информации, Почетный работник высшего профессионального образования РФ, заместитель Председателя Сибирского регионального отделения учебно-методического объединения вузов России по образованию в области информационной безопасности, профессор, доктор технических наук.

Кадровый состав непрерывно укреплялся с момента её образования в 1971 году. В 2011 году, в год 40-летия кафедры, её коллектив состоял из 53 человек, в их числе 34 опытных высококвалифицированных специалиста и 19 аспирантов. Среди сотрудников кафедры члены Академий наук РФ; 4 профессора; 12 доцентов, кандидатов наук; старшие научные сотрудники, кандидаты наук и др.

С 2008 г. кафедра КИБЭВС входит в состав Института «Системной интеграции и безопасности».

На базе кафедры КИБЭВС ТУСУР в 2002 году организовано «Сибирское региональное отделение учебно-методического объединения Вузов России по образованию в области информационной безопасности.

				·
Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

### 2 Обзор информационных источников

На первом этапе практики необходимо было провести подробный аналитический обзор информационных источников, рассмотреть существующие методы определения авторства исходного кода и различные подходы к решению такого рода задачи.

В работе [5] представлен набор инструментов и техник, используемых для решения задач анализа авторства исходного кода, а также обзор некоторых наработок в данной предметной области. Кроме того, авторы приводят собственную классификацию проблем и подходов к их решению в рамках задачи деанонимизации авторов программного обеспечения.

Frantzeskou [5] выделяет следующие проблемы (задачи) анализа авторства исходного кода:

- идентификация автора направлена на определение, принадлежит ли определенный фрагмент кода конкретному автору;
  - характеристика автора базируется на анализе стиля программирования;
- определение плагиата нахождение схожестей среди множества фрагментов файлов исходного кода;
- определение намерений автора был ли код изначально вредоносным или стал таковым в следствие программной ошибки;
- дискриминация авторов определение, был ли код написан одним автором или несколькими.

Подходы к решению вышеперечисленных проблем (задач):

- анализ «вручную» данный подход включает в себя исследование и анализ фрагмента исходного кода экспертом;
- вычисление схожести базируется на измерении и сравнении различных метрик или токенов для набора файлов исходного кода;
- статистический анализ в таком подходе используются статистические техники, такие
   как дискриминантный анализ и стилометрия, позволяющие определить различия между авторами;
- машинное обучение используются методы рассуждения на основе прецедентов и нейронные сети для классификации автора на базе некоторого набора метрик.

В работе [6] предложен способ определения авторства программного обеспечения. в основе которого лежит статистический подсчет метрик, отражающих «почерк создателя» программного обеспечения. На основе метрик составлен «профиль почерка» программистов и вычисляется отклонение от данного профиля для каждого автора. Преимуществом данного метода является его независимость от языков программирования. Метод получил название SCAP (Source Code Author

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

Profiles).

В [7] исходный код транслировался в абстрактные синтаксические деревья, после чего разбивался на функции. Дерево каждой функции принималось за отдельный документ с известным автором. Выборка, состоящая из такого рода деревьев подавалась на вход SVM-классификатору, оперирующему данными типа «дерево». Классификатор обучался на файлах исходного кода двух авторов, в результате чего удалось достичь точности около 67-88%.

В работах [8], [9] и [10] рассматривался способ атрибуции исходного кода с использованием метода N-грамм. Вопрос определения авторства программ в данной работе рассматривался с точки зрения определения плагиата. В качестве выборки использовался набор из 1640 файлов исходного кода, написанных 100 авторами. Позднее удалось улучшить точность классификации данной модели до 77% за счет применения рейтинговых схем.

В [11] применялся алгоритм классификации Random Forest [12] и построение абстрактных синтаксических деревьев. Обучение и тестирование производилось для количества авторов от 250 до 1600. При этом удалось добиться высокой точности — 94-98%. Кроме того, авторы статьи выяснили в ходе работы, что сложнее определить авторов более простых примеров, нежели сложных программ, а также значительно выделяются авторы с большим опытом программирования на C/C++. В своей дальнейшей работе [13] авторы предложили применение данного подхода для анализа неполных, некомпилируемых образцов кода.

На основании проведенного исследования было решено опробовать подход, основанный на вычислении статистических метрик, характеризующих авторский стиль написания программ, и методов машинного обучения.

Сравнительная таблица с подробным описанием данных информационных источников и используемых в них методов приведена в приложении Б.

Из	вм. Лист	№ докум.	Подп.	Дата

### 3 Выбор набора признаков, характеризующих автора программы

Задача стилометрического анализа исходного кода состоит в выделении и статистическом подсчете лексических, синтаксических, структурных и или каких-либо иных признаков на основании обработки текста программы.

Перечисленные в данном разделе признаки, по которым иднтифицировались авторы, являются характерными для языков С и С++, однако могут быть использованы для исследования Сподобных языков, например, D, Java, Objective C, C#, PHP, perl и другие.

#### 3.1 Лексические признаки

Главная особенность данной группы признаков состоит в том, что они могут быть вычислены при непосредственном анализе исходного кода программы в виде текстового файла. При этом код программы может быть некомпилируемым, неполным, содержащим синтаксические или программные ошибки.

Лексические признаки, как правило, улучшают читаемость кода и включают в себя:

- Стиль комментирования данная подгруппа определяет преобладающий в тексте вид комментариев (однострочные или многострочные), а также общее их количество.
- Стиль расстановки фигурных скобок к наиболее известным относят «K&R», «Whitesmith», «One True Bracing Style», стиль Алмена и другие. [14]
- Стиль разметки расстановка пробелов, табуляций, число переносов строки к общей длине файла.

Дополнительно вычисляются:

- Число макросов использует ли программист директивы препроцессора. [15]
- Средняя длина строки позволяет также оценить читаемость кода (слишком длинные программные файлы плохо воспринимаются человеком).

В приложении В приведено описание использованных при классификации авторов признаков.

#### 3.2 Ключевые слова С++

Ключевые слова C++ представляют собой список зарезервированных последовательностей символов, используемых языком, недоступных для переопределения.

Для ключевых слов языка C++ вычислялась статистическая мера TF (term frequency), отображающая число вхождения некоторого ключевого слова к общему количеству слов в документе. Подсчет частот ключевых слов может дать представление о предпочтениях автора в определен-

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

ного рода конструкциях, например, циклов «for» относитльно «while» или «do while», а также об уровне его профессиональной квалификации (определенные конструкции языка С/С++ используются крайне редко, сложны для понимания и предназначены для решения узкоспециализированных задач).

Словарь из 84 ключевых слов С++ (стандарт 11) был взят на сайте с официальной документацией [16] и представлен в таблице 3.1.

Таблица 3.1 – Ключевые слова языка С++ (стандарт 11)

Ключевые слова языка С++						
alignas	char32_t	enum	namespace	return	try	
alignof	class	explicit	new	short	typedef	
and	compl	export	noexcept	signed	typeid	
and_eq	const	extern	not	sizeof	typename	
asm	constexpr	false	not_eq	static	union	
auto	const_cast	float	nullptr	static_assert	unsigned	
bitand	continue	for	operator	static_cast	using	
bitor	decltype	friend	or	struct	virtual	
bool	default	goto	or_eq	switch	void	
break	delete	if	private	template	volatile	
case	do	inline	protected	this	wchar_t	
catch	double	int	public	thread_local	while	
char	dynamic_cast	long	register	throw	xor	
char16_t	else	mutable	reinterpret_cast	true	xor_eq	

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

# 4 Моделирование

Описание процесса определения авторства исходного кода программ в виде модели «черного ящика» согласно методологии IDEF0 представлено на рисунке 4.1, его декомпозиция — на рисунке 4.2.

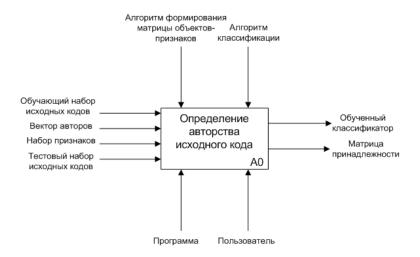


Рисунок 4.1 – Модель «черного ящика» процесса определения авторства исходного кода по методологии IDEF0

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

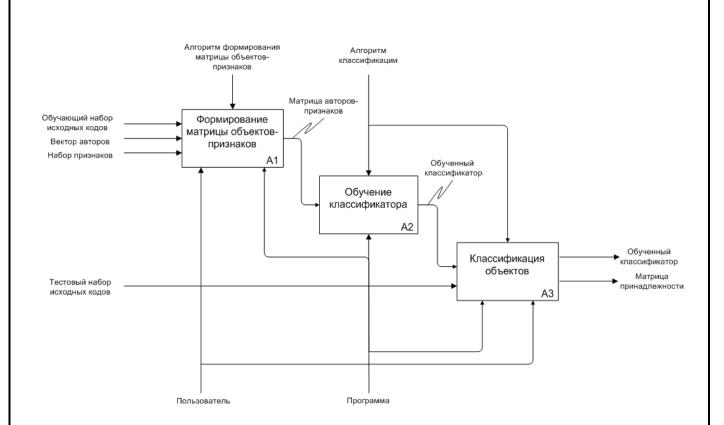


Рисунок 4.2 – Декомпозиция «черного ящика» процесса определения авторства исходного кода по методологии IDEF0

# 5 Классификация

В данной работе в качестве базового алгоритма для всех классификаторов (см. разделы 5.1, 5.2, 5.3) были выбраны деревья решений (Decision Trees), тестирование и оценка модели производилась на основе 10-фолдовой кросс-валидации (подробнее о тестировании модели в разделе ??).

Деревья решений (Decision Trees) [17] или деревья принятия решений являются одним из наиболее популярных методов решения задач классификации, регрессии и прогнозирования. Впервые деревья решений были предложены Ховилендом и Хантом (Hoveland, Hunt) в конце 50-х годов прошлого века и в наиболее простом виде представляют собой совокупность правил в иерархической структуре. Основа такой структуры — это ветвление при проверке условий («Да» — «Нет»).

#### 5.1 Random Forest

Алгоритм классификации Random Forest Classifier строится на двух базовых принципах:

 bagging — мета-алгоритм в машинном обучении, при котором на основе большого числа «слабых» классификаторов (в данном случае деревьев решений) строится один «сильный» классификатор (рис. 5.1);

				·
Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

- метод случайных подпространств.

Преимущества данного алгоритма классификации:

- способность эффективно обрабатывать данные с большим числом признаков и классов;
- нечувствительность к масштабированию (к любым монотонным преобразованиям) значений признаков;
  - существует методы оценивания значимости отдельных признаков в модели;
  - внутренняя оценка способности модели к обобщению (тест out-of-bag);
  - высокая параллелизуемость и масштабируемость.

Недостатки алгоритма Random Forest Classifier:

- алгоритм склонен к переобучению на некоторых задачах, особенно на зашумленных, однако для избежания переобучения используется энтропия Шеннона или коэффициент прироста информации (англ. Gain);
- большой размер получаемых моделей приводит к существенным затратам памяти на хранение деревьев, однако данный недостаток решается повышением вычислительных мощностей и распараллеливанием вычислений. [12]

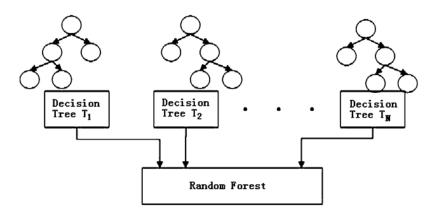


Рисунок 5.1 – Random Forest Classifier

#### 5.2 AdaBoost

Алгоритм AdaBoost (сокр. от adaptive boosting) [18] является мета-алгоритмом, в процессе обучения строит композицию из базовых алгоритмов обучения для улучшения их эффективности.

Достоинства:

 Хорошая обобщающая способность. В реальных задачах (не всегда, но часто) удаётся строить композиции, превосходящие по качеству базовые алгоритмы. Обобщающая способность может улучшаться (в некоторых задачах) по мере увеличения числа базовых алгоритмов.

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

- Простота реализации.
- Время построения композиции практически полностью определяется временем обучения базовых алгоритмов.

Недостатки алгоритма классификаций AdaBoost:

- Склонен к переобучению при наличии значительного уровня шума в данных.
- Требует достаточно длинных обучающих выборок.
- Бустинг может приводить к построению громоздких композиций, состоящих из сотен алгоритмов. Такие композиции исключают возможность содержательной интерпретации, требуют больших объёмов памяти для хранения базовых алгоритмов и существенных затрат времени на вычисление классификаций.

#### 5.3 ExtraTrees

Алгоритм ExtraTrees (Extremly Randomized Trees) [19] является модификацией алгоритма Random Forest Classifier (см. раздел 5.1), но отличается еще более рандомизированным разделением входного набора данных на подвыборки. Как правило, результаты работы данного алгоритма схожи с результатами Random Forest Classifier, однако в определенных случаях могут давать улучшение точности классификации.

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

- 6 Конструкторско-технологическая часть
- 6.1 Среда разработки и язык программирования

#### 6.2 kmkmk

#### 6.2.1 Программные модули

#### 6.2.2 Интерфейс разрабатываемого программного обеспечения

#### 6.2.3 subsection

#### 6.2.4 ddffd

Программа «WhoseCppCode», разработанная в ходе работы, состоит из двух основных частей:

- программного модуля, реализующего все необходимые функции для сбора, анализа и обработки данных, а также построения модели классификации авторов исходного кода, описанной в разделе 4;
- программного интерфеса на основе технологии Jupyter Notebook [20], предназначенного для визуализации полученных в ходе классификации результатов, сбора необходимых данных с ресурса GitHub [21], построения матрицы объектов-признаков на основе входных данных, проведения вычислительных экспериментов.

Программный модуль реализован на языке прораммирования высокого уровня Python с использованием следующих программных библиотек:

- Scikit-Learn [22] open-source библиотека для машинного обучения: классификации, регрессии, кластеризации и т.д.
- Plotly [23] графическая Руthon-библиотека для построения интерактивных графиков, таблиц, диаграмм.
- Numpy [24] библиотека для научных вычислений, предоставляющая методы работы с большими массивами данных.
  - Scipy [25] предоставляет среду для проведения математических и научных вычислений.
  - Pandas [26] open-source библиотека, предназначенная для анализа данных.
  - Ipywidgets [27] интерактивные HTML виджеты для Jupyter Notebook.

Интерфейс основан на веб-технологиях, может использоваться для демонстрации возможностей программ на языке Python. Библиотека Jupyter Notebook, с помощью которой был реализован

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

данный интерфейс, была выбрана за счет ряда преимуществ:

- является свободным ПО;
- поддерживает множество языков программирования;
- позволяет хранить вместе код, изображения, комментарии, формулы и графики;
- не требует знаний и применения веб-технологий, таких как CSS, HTML, JavaScript;
- может быть запущен на любом сервере, необходим только доступ по ssh/http;
- позволяет экспортировать код и сам блокнот в любом формате;
- предназначена для демонстрации разработок на языке Python (в основном в машинном обучении).

Основной модуль программы «WhoseCppCode» может быть использован отдельно от Jupyter Notebook при разработке различного рода программ, систем и интерфейсов лицами, заинтересованными в задаче классификации программистов.

Диаграмма действий в нотации UML, описывющая основной алгоритм работы программы «WhoseCppCode» представлена на рисунке 6.1, примеры ввода и вывода данных в интерфейсе Jupyter Notebook — на рисунках 6.2, 6.3 и 6.4.

L					
1	Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

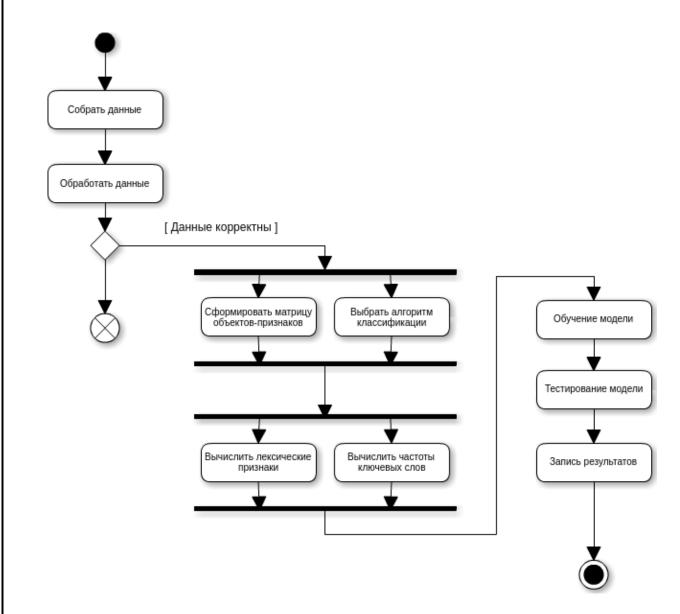


Рисунок 6.1 – Диаграмма действий алгоритма работы программы «WhoseCppCode»

<ul><li>Main Classifi</li></ul>	ication Module	
Main form for classify	ring source code authors.	
Input:		
	r of experiments lata to classify (students, Google Code Jam 2016 participants or GitHub use ose classification algorithm	ers)
× Loops:	<u> </u>	
× Loops:	students 1	

Рисунок 6.2 – Вид основной формы программного интерфейса

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

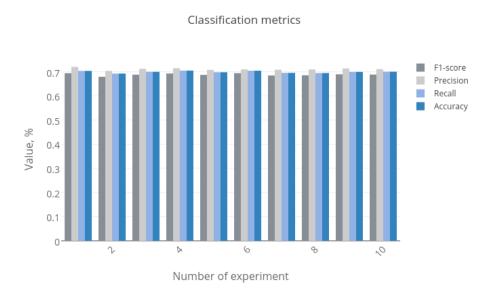


Рисунок 6.3 – Вывод диаграммы результатов классификации

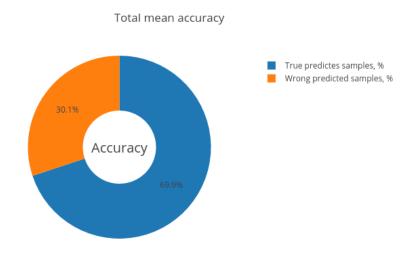


Рисунок 6.4 – Пример вывода диаграммы для средней точности классификации

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

# 7 Программа и методика испытаний

Раздел «Программа и методика испытаний» был составлен и оформлен в соответствии с ГОСТ 19.301–79. [28]

#### 7.1 Объект испытаний

### 7.1.1 Полное наименование системы и ее условное обозначение

Условное обозначение: «WhoseCppCode».

## 7.1.2 Область применения

Разработанный программный комплекс можно использовать

### 7.2 Цель испытаний

Испытания системы предназначены для оценки адекватности модели, ее точности

### 7.3 Требования к программе

## 7.4 Требования к программной документации

Пояснительная записка к дипломной работе должна включать в себя:

- задание по дипломному проектированию;
- руководство администратора (приложение  $\Gamma$ );
- руководство программиста (приложение Д);
- руководство пользователя (приложение Е):
- результаты вычислительных экспериментов.

# 7.5 Средства и порядок испытаний

#### 7.5.1 Технические и программные средства, используемые во время испытаний

#### 7.5.2 Порядок проведения испытаний

#### 7.6 Методы испытаний

Для тестирования аналитической модели в машинном обучении применяется процедура скользящего контроля, получившая название кросс-валидации (cross-validation) или перекрестной

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

проверки. [29]

Процедура кросс-валидации включает в себя случайное разбиение на к подгрупп (или фолдов) примерно одинакового размера. Первый фолд служит для тестирования модели, остальные используются для обучения классификатора. Для тестовой подвыборки вычисляется среднеквадратичное отклонение. Процедура повторяется k-1 раз, при этом каждая из подгрупп выступает в роли тестовой выборки.

В данной работе тестирование производилось с применением 10-фолдовой кросс-валидации. Всего было произведено 10 вычислительных экспериментов.

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

# 7.7 Описание тестового набора данных

Burrows в работе [9] выделяет следующие ключевые параметры тестовых данных, которые могут влиять на точность классификации:

- Число авторов с увеличением числа авторов сложность классификации увеличивается, точность — снижается.
- Число экземпляров выборки для каждого автора желательно соблюдать одинаковым для всех авторов во избежание отклонения в сторону наиболее точно описанных авторов, а также иметь больше экземпляров для увеличения размера тестовой выборки.
- Средняя длина образца кода (количество непустых строк кода) чем длиннее, тем выше точность классификации. Изменение длины экземпляров выборки может влиять на отклонение в сторону наиболее точно описанных авторов, однако не представляется возможным соблюдать длину экземпляра выборки постоянной.
- «Стилистическая зрелость» (stylistic maturity) авторов уровень квалификации, личные и профессиональные предпочтения в стиле написания программ.
- Временные метки образцов кода (подразумевается, что со временем программы устаревают, технологии и методы программирования меняются и, как следствие, изменяется стиль программирования).
  - Репрезентативность выборки демографические, социальные и другие факторы.
- Типы авторов студент, фрилансер, профессиональный разработчик. В идеале система должна включать в себя разные типы.
- Языки программирования если тестировать несколько языков одновременно, результат будет зависеть от характерных признаков языка.
- Авторство в одном лице большинство проектов выполняются в сотрудничестве с другими разработчиками.
  - Корректное авторство без плагиата, копирования и т.п.

Burrows упоминает также от том, что характерный стиль программирования нестабилен в начале карьеры программиста, что может существенно отличать начинающего специалиста и профессионала разработки.

Программное обеспечение «WhoseCppCode» тестировалось на трех наборах данных:

1) «Students» — выборка представляет собой работы студентов первого курса обучения по предмету «Основы программирования». Все программы реализуют решения однотипных задач в рамках учебной дисциплины, что исключет их разделение при классификации по функциональному на-

L					
1	Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

значению вместо стилистических особенностей и снижение точности классификации.

- 2) «Google Code Jam» общедоступные данные ежегодной международной олимпиады по программированию Google Code Jam 2016. [30] Так же, как и в первой выборке, авторы решали схожие задачи, используя различные подходы и алгоритмы.
- 3) «GitHub» данные, собранные с сайта GitHub [21], крупнейшего [31] веб-сервиса для хостинга IT-проектов и их совместной разработки.

Сбор данных с веб-хостинга GitHub производился по следующему принципу:

- 1) Выбирались крупные open-source репозитории (удаленные хранилища программного кода и данных), посвященные разработке проектов на C/C++.
  - 2) Просматривался список контрибьюторов (пользователей, вносивших изменения в проект).
- 3) В качестве авторов выбирались те контрибьюторы, у которых имеются личные проекты, написанные на C/C++.
- 4) На основе списка пользователей автоматически, средствами программы «WhoseCppCode», производился сбор и сохрание файлов исходного кода для каждого автора.

В таблице 7.1 приводится описание некоторых характеристик каждого набора данных. В данном случае под смешанным типом авторов подразумевается, что разработчики могли быть совершенно разного уровня квалификации и рода деятельности (студенты, фрилансеры, начинающие и профессиональные разработчики, программисты-любители и т.д.).

Таблица 7.1 – Тестовые данные

Набор данных	«Students»	«Google Code Jam»	«GitHub»
Число авторов	3	30	30
исло файлов исходно-	14	9	78
го кода на одного ав-			
тора			
Всего файлов исход-	42	278	2334
ного кода			
Минимальное число	33	36	26
строк кода			
Максимальное число	160	461	16348
строк кода			
Среднее число строк	45	87	234
кода на один файл ис-			
ходного кода			
Тип авторов	Студенты	Смешанный	Смешанный

Каждая выборка представляет собой совокупность файлов исходного кода программ на языке C/C++ с расширениями \*.cpp, \*.c, \*.h, \*.hpp, \*.cxx, \*.cc, \*.ii, \*.ixx, \*.ipp, \*.inl, \*.txx, \*.tpp, \*.tpl.

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

### 7.8 Критерии оценки эффективности классификации

Критерии оценки работы классификатора [32] представлены в таблице 7.2, где:

- tp истинно-положительное решение;
- tn истинно-отрицательное решение;
- fp ложно-положительное решение;
- fn ложно-отрицательное решение;
- Ассигасу (точность) отношение количества документов, по которым классификатор принял правильное решение, к общему числу документов (примеров файлов исходного кода);
- Precision (правильность) доля документов, действительно принадлежащих данному классу, относительно всех документов, которые система отнесла к этому классу;
- Recall (полнота) доля найденных классфикатором документов, принадлежащих классу,
   относительно всех документов этого класса в тестовой выборке;
  - F1-score (F1-мера) гармоническое среднее между правильностью и полнотой.

Таблица 7.2 – Критерии оценки работы классификатора

Критерий	Формула	Луч. знач.	Худ. знач.
Accuracy (точность)	(tp + tn) / число примеров * 100 %	100 %	0 %
Precision (правильность)	tp / (tp + fp)	1	0
Recall (полнота)	tp / (tp + fn)	1	0
F1-score (F1-мера)	2 * (precision * recall) / (precision + recall)	1	0

Изм. Лист № докум. Подп. Дата

# 7.9 Результаты классификации

При тестировании классификатора использовались критерии оценки, описанные в разделе 7.8, а также время работы программы. Результаты работы классификатора представлены в таблице 7.3, а также на рисунках 7.1, 7.2 и 7.3.

Таблица 7.3 – Результаты работы

Набор данных «Students»					
Классифика-	Accuracy, %	Precision	Recall	F1-score	Время рабо-
тор					ты, сек.
RandomForest	89,55	0,90	0,93	0,90	93,61
AdaBoost	70,45	0,70	0,74	0,70	53,22
ExtraTrees	91,85	0,92	0,95	0,92	53,70
		Набор данных «	«Google Code Jam	»	
Классифика-	Accuracy, %	Precision	Recall	F1-score	Время рабо-
тор					ты, сек.
RandomForest	86,66	0,86	0,88	0,87	110,65
AdaBoost	19,43	0,16	0,16	0,19	103,53
ExtraTrees	88,09	0,88	0,90	0,88	60,34
		Набор дан	ных «GitHub»		
Классифика-	Accuracy, %	Precision	Recall	F1-score	Время рабо-
тор					ты, сек.
RandomForest	69,92	0,69	0,71	0,70	223,77
AdaBoost	16,44	0,09	0,11	0,16	451,63
ExtraTrees	70,99	0,70	0,72	0,71	201,13

Наихудшие результаты показал алгоритм AdaBoost, в то время как наиболее точным и быстрым из трех представленных алгоритмов оказался ExtraTrees (см. раздел 5.3).

С использованием метода, основанного на извлечении лексических признаков и классификации с помощью алгоритма ExtraTrees (Extremly Randomized Trees) точность классификации составила 70-71 % на выборке данных из 30 авторов и 2334 неполных, немопилируемых файлов с вебхостинга GitHub.

По результатам классификации можно сделать вывод, что данные методы могут применяться не только в «лабораторных» условиях, когда тестовая выборка генерируется на основе студенческих работ или результатов олимпиад по программированию, где решаются схожие задачи, ограниченные по времени и объему кода, но и в условиях реального мира.

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

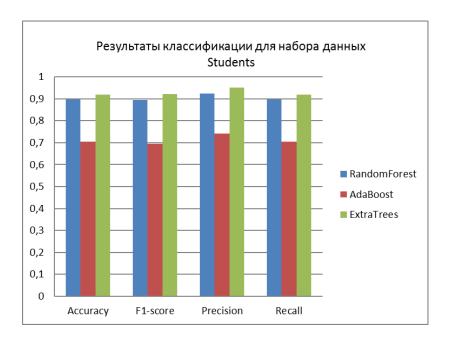


Рисунок 7.1 – «Students»

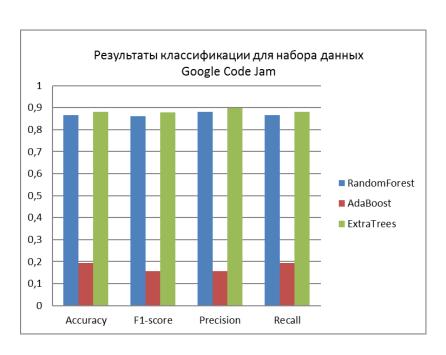


Рисунок 7.2 – «Google Code Jam»

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

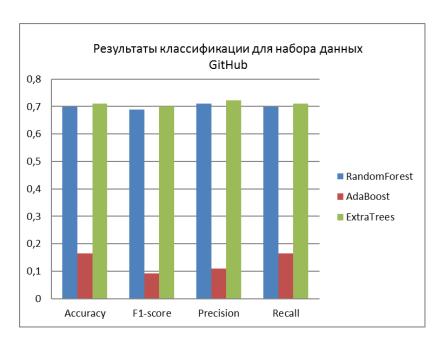


Рисунок 7.3 – «GitHub»

				·
Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

- 8 Безопасность жизнедеятельности
- 8.1 Анализ опасных и вредных производственных факторов на рабочем месте
- 8.1.1 Перечень продукции и контролируемые гигиенические параметры вредных и опасных факторов

[33]

Перечень продукции и контролируемых гигиенических параметров приведен в таблице 8.1.

Таблица 8.1 – Перечень продукции, контролируемых гигиенических параметров

Вид продукции	Контролируемые гигиенические параметры
Машина вычислительная электронная цифровая персональная (ПЭВМ)	<ul> <li>уровни электромагнитных полей (ЭМП);</li> <li>уровни акустического шума;</li> <li>концентрация вредных веществ в воздухе;</li> <li>визуальные показатели видеодисплейного терминала</li> </ul>
Устройства периферийные: модем, клавиатура, принтер, устройства хранения информации	<ul><li>уровни ЭМП;</li><li>уровни акустического шума;</li><li>концентрация вредных веществ в воздухе</li></ul>

8.1.2 Требования к уровням шума на рабочих местах, оборудованных ПЭВМ

[33] 8.2

Таблица 8.2 – Допустимые значения уровней звукового давления

Уровни звукового давления в октавных полосах со среднегеометрическими частотами					Уровни				
31,5 Гц	63 Гц	125 Гц	250 Гц	500 Гц	1000 Гц	2000	4000	8000	звука в
						Гц	Гц	Гц	дБА
31,5 Гц	63 Гц	125 Гц	250 Гц	500 Гц	1000 Гц	2000	4000	8000	50
						Гц	Гц	Гц	

8.1.3 Требования к уровням электромагнитных полей на рабочих местах, оборудованных ПЭВМ

[33] 8.3

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

Таблица 8.3 – Временные допустимые уровни ЭМП, создаваемых ПЭВМ на рабочих местах

Наименование параметров		
Напряженность электрического поля	в диапазоне частот 5 Гц – 2 кГц	25 В/м
таприженность электрического поля	в диапазоне частот 2 кГц – 400 кГц	2,5 В/м
Плотность магнитного потока	в диапазоне частот 5 Гц - 2 кГц	250 нТл
Плотность магнитного потока	в диапазоне частот 2 кГц – 400 кГц	25 нТл
Напряженность электростатического поля		

8.1.4 Требования к визуальным параметрам устройств отображения информации

[33] 8.4

Таблица 8.4 – Визуальные параметры устройств отображения информации

Параметры	Допустимые значения
Яркость белого поля	Не менее 35 кд/кв.м
Неравномерность яркости рабочего поля	Не более ± 20%
Контрасность (для монохромного режима)	Не менее 3:1
Временная нестабильность изображений (непреднамеренное изме-	Не должна фиксироваться
нение во времени яркости изображения на экране дисплея)	
Пространственная нестабильность изображения (непреднамерен-	He более $2 \times 1E(-4L)$ , где
ные изменения положения фрагментов изображения на экране)	L — проектное расстояние
	наблюдения, мм

Для дисплеев на ЭЛТ частота обновления изображения должна быть не менее 75 Гц при всех режимах разрешения экрана, гарантируемых нормативной документацией на конкретный тип дисплея и не менее 60 Гц для дисплеев на плоских дискретных экранах (жидкокристаллических, плазменных и т.п.). [33]

# 8.1.5 Требования к микроклимату. Концентрации вредных веществ, выделяемых ПЭВМ в воздух помешения

Показатели микроклимата должны обеспечивать сохранение теплового баланса человека с окружающей средой и поддержание оптимального или допустимого теплового состояния организма. [34]

К категории Ia относятся работы с интенсивностью энерготрат до 120 ккал/ч (до 139 Вт), производимые сидя и сопровождающиеся незначительным физическим напряжением 8.5

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

КИБЭВС.501410.001 ПЗ

Лист 30

# Таблица 8.5 – Оптимальные величины показателей микроклимата на рабочих местах производственных помещений категории Ia

Период года	Температура воз-	Температура по-	Относительная	Скорость движе-	
	духа, °С	верхностей, °С	влажность возду-	ния воздуха, м/с	
			xa		
Холодный	22-24	21-25	60-40	0,1	
Теплый	23-25	22-26	60-40	0,1	

# 8.1.6 Требования к освещенности

- 8.1.7 Требования к организации рабочих мест пользователей ПЭВМ
  - 8.2 Инструкция по работе на персональном компьютере
    - 8.2.1 Противопожарная безопасность
      - 8.2.2 Электрическая безопасность
- 8.2.3 Требования охраны труда во время работы. Оказание первой медицинской помощи

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

#### 9 Технико-экономическое обоснование

#### 9.1 Обоснование необходимости проводимого исследования

Вследствие активного развития информационных технологий возрастает и количество преступлений в информационной сфере. Зачастую злоумышленники, как внешние, так и внутренние, используют самостоятельно разработанные программы для осуществления атак на информационные ресурсы. Системы, способные идентифицировать разработчиков вредоносного ПО, могут внести существенный вклад в развитие компьютерной криминалистики, а также оказывать помощь в исследовании вопросов интеллектуальной собственности среди разработчиков программного обеспечения.

Цель настроящей дипломной работы — разработать ПО, способное идентифицировать автора программы по исходному коду, с перспективой его дальнейшего применения в борьбе с киберпреступностью, в области лицензионных, патентных, и иных судебных разбирательств.

#### 9.2 Организация и планирование работы

Основные задачи организации и планирования работ:

- определение объема предстоящих работ;
- определение основных этапов работ;
- установление сроков выполнения запланированных работ;
- определение необходимых денежных, материальных и трудовых ресурсов.

При выполнении дипломной работы были задействованы следующие лица:

- руководитель (рук.);
- разработчик (разр.).

Месячный оклад студента, не являющегося дипломированным специалистом, составляет 2324,40 рублей. С учетом 24 рабочих дней и 6-часового рабочего дня стоимость одного часа работ равна 16,14 рублей. Месячный оклад руководителя с ученой степенью кандидата наук и должностью доцента [35] составляет 14800 рублей. Стоимость одного часа работ с учетом 24-ех 6-часовых рабочих дней равна 102,78 рублей.

Руководитель работы оказывает помощь разработчику в планировании работ в период проектирования, рекомендует необходимую литературу, проводит консультации разработчика, осуществляет контроль над выполнением всех намеченных этапов работы. Разработчик реализует объем работ, установленный в техническом задании.

График работ приведен в таблице 9.1. Зная длительность цикла каждого этапа и возможность их параллельно-последовательного выполнения, можно рассчитать срок завершения планируемых

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

КИБЭВС.501410.001 ПЗ

Лист

работ и составить ленточный и сетевой графики плана их выполнения (табл. 9.2 и 9.3).

Таблица 9.1 – График выполнения работ

		Трудое	мкость		ac		ac.	
Наименование этапов и содержание работ	Исполнитель (должность)	Нормо-часы, н-ч	Процент от общей трудоемкости, %	Количество исполнителей, чел.	Стоимость одного часа работ, руб/час	Общая стоимость работы, руб.	Продолжительность рабочего дня, час.	Срок исполнения, дни
1 Постановка задачи	Рук.	6	6	1	102,78	616,68	6	1
1 Постановка задачи	Разр.	6	1	1	16,14	96,84	6	1
2 Обзор информационных источников	Разр.	30	6	1	16,14	484,2	6	5
3 Построение модели процесса определения авторства исходного кода	Разр.	36	7	1	16,14	581,04	6	6
4 Программная реализация разработанной модели	Разр.	96	18	1	16,14	1549,44	6	16
5 Разработка программного интерфейса	Разр.	72	14	1	16,14	1162,08	6	12
6 Сбор и обработка тестовых данных	Разр.	72	14	1	16,14	1162,08	6	12
7 Тестирование и отладка полученной модели	Разр.	72	14	1	16,14	1162,08	6	12
9 A va uva popvu momop	Рук.	36	35	1	102,78	3700,08	6	6
8 Анализ результатов	Разр.	36	7	1	16,14	581,04	6	6
9 Оформление основной части отчета	Разр.	30	6	1	16,14	484,2	6	5
10 Проверка и исправление основной	Рук.	36	35	1	102,78	3700,08	6	6
части отчета	Разр.	36	7	1	16,14	581,04	6	6
11 Проведение расчетов по технико- экономическому обоснованию	Разр.	6	1	1	16,14	96,84	6	1
12 Проведение расчетов по безопасности жизнедеятельности	Разр.	6	1	1	16,14	96,84	6	1
13 Проверка и исправление	Рук.	24	23	1	102,78	2466,72	6	4
пояснительной записки	Разр.	24	5	1	16,14	387,36	6	4
Bcero: 13	Рук.	102	100	1	102,78	10483,56	6	17
DC(10, 15	Разр.	522	100	1	16,14	8425,08	6	87

Изм	л. Лист	№ докум.	Подп.	Дата

Таблица 9.2 – Ленточный график загрузки участников работ

Этапы работы	Исполнитель	Длительность, дн.	Продолжительность работ, недели														
		Д.	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15
1	Рук.	1															
1	Разр.	1															
2	Разр.	5															
3	Разр.	6															
4	Разр.	16															
5	Разр.	12															
6	Разр.	12															
7	Разр.	12															
8	Рук.	6															
0	Разр.	6															
9	Разр.	5															
10	Рук.	6															
10	Разр.	6															
11	Разр.	1															
12	Разр.	1															
13	Рук.	4															
13	Разр.	4															

# 9.3 Определение сметной стоимости проекта

# 9.3.1 Общие положения

Смета затрат для данной работы состоит из расходов, которые включают в себя следующие статьи:

- затраты на оборудование и амортизацию;
- расходы на оплату труда и отчисления на социальные нужды;
- затраты на основные и вспомогательные материалы;

Иом	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

КИБЭВС.501410.001 ПЗ

Лист

Таблица 9.3 – Календарный график загрузки участников

Этапы работы	Исполнитель	Длительность, дн.	Календарные даты
1 Постановка задачи	Рук. 1		6.02.2017
- 110c1 M102/M 54/M M1	Разр.	1	010212017
2 Обзор информационных источников	Разр.	5	7.02.2017 — 11.02.2017
3 Построение модели процесса определения авторства исходного кода	Разр.	6	13.02.2017 — 18.02.2017
4 Программная реализация разработанной модели	Разр.	16	20.02.2017 — 11.03.2017
5 Разработка программного интерфейса	Разр.	12	13.03.2017 — 25.03.2017
6 Сбор и обработка тестовых данных	Разр.	12	27.03.2017 — 8.04.2017
7 Тестирование и отладка полученной модели	Разр.	12	10.04.2017 — 22.04.2017
0. A	Рук.	6	24.04.2017 —
8 Анализ результатов	Разр.	6	29.04.2017
9 Оформление основной части отчета	Разр.	5	2.05.2017 — 6.05.2017
10 Продолжения и подпольных одностью для одн	Рук.	6	8.05.2017 —
10 Проверка и исправление основной части отчета	Разр.	6	13.05.2017
11 Проведение расчетов по технико-экономическому обоснованию	Разр.	1	29.05.2017
12 Проведение расчетов по безопасности жизнедеятельности	Разр.	1	30.05.2017
13 Проверка и исправление пояснительной записки	Рук.	4	31.05.2017 —
13 проверка и исправление пояснительной записки	Разр.	4	3.06.2017

- затраты на электроэнергию.

# 9.3.2 Затраты на оборудование и амортизацию

Основным оборудованием при проведении работы являются компьютер и принтер, которые постановлением Правительства Российской Федерации от 1.01.02 г. № 1 отнесены ко второй амортизационной группе – «имущество со сроком полезного использования свыше 2 лет до 3 лет включительно» [36]. Месячная норма амортизации составляет 2,8% и для ноутбука, и для принтера.

Результаты расчётов амортизационных отчислений приведены в таблице 9.4.

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

Таблица 9.4 – Смета затрат на оборудование

	шт.	Цена	, руб.	Ţe.	%,				
Наименование прибора, оборудования	Потребленное количество, ш	Единицы	Всего	Время использования по теме	Месячная норма амортизации,	Сумма амортизации, руб.			
Ноутбук	1	25000	25000	4 мес.	2,8	2800			
Принтер	1	6500	6500	4 мес.	2,8	728			
	Итого: 3528 руб.								

# 9.3.3 Расходы на оплату труда и отчисления на социальные нужды

Статья затрат учитывает выплаты по заработной плате за выполненную работу, вычисленные на основании тарифных ставок и должностных окладов в соответствии с принятой в организации-разработчике системой оплаты труда. В этой статье также отражаются премии, надбавки и доплаты за условия труда, оплата ежегодных отпусков, выплата районного коэффициента и некоторые другие расходы. Отчисления на социальные нужды учитывают страховые взносы.

Результаты расчёта расходов на оплату труда участников проекта представлены в таблице 9.5.

Таблица 9.5 – Расчет расходов на оплату труда участников проекта

Участники проекта	$3\Pi_{\mathrm{np}}$	Премия	PH, py6. 30%	ОЗП	ДЗП 15%	ФОТ	Страховые взносы, руб. 30%	Bcero
Рук.	10483,56	_	3145,07	13628,63	2044,29	15672,92	4701,88	20374,80
Разр.	8425,08	_	2527,52	10952,60	1642,89	12595,49	3778,65	16374,14
			Ито	го: 36748,94	руб.			

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

### 9.3.4 Затраты на основные и вспомогательные материалы

Статья включает расходы по приобретению и доставке основных и вспомогательных материалов, необходимых для опытно-экспериментальной проработки решения, для изготовления макета или опытного оборудования. Сюда включаются и стоимость необходимых материалов для изготовления образцов и макетов, и материалов необходимых для оформления требуемой документации.

Размер транспортно-заготовительных расходов (ТЗР), определяемый в процентах от стоимости, примем 10%. Стоимость вспомогательных материалов принимается 10% от стоимости основных материалов с учётом ТЗР. Результаты расчёта стоимости материалов представлены в 9.6.

Таблица 9.6 – Расчёт затрат на основные и вспомогательные материалы

Наименование материала	Единицы измерения	Потребленное количество	Цена за единицу, руб.	Сумма, руб.
Пачка бумаги	Шт.	1	254	254
CD-диск	Шт.	1	40	40
Конверт для CD-диска	Шт.	1	6	6
Итого затраты на основные (с учетом T3P) и вспомогательные материалы: 362 01 руб				

### 9.3.5 Расходы на электроэнергию

Статья включает затраты по электроэнергии на технологические нужды. В настоящее время тариф на электроэнергию для населения г. Томска на 2017 год составляет 2,17 руб./ кВт ч. Тариф введен приказом от 23.12.2016 г. № 6-840 «О тарифах на электрическую энергию для населения и потребителей, приравненных к категории население по Томской области на 2017 год» [37], принятый департаментом тарифного регулирования Томской области.

Результаты расчётов приведены в 9.7.

#### 9.3.6 Накладные расходы

Результаты расчёта накладных расходов приведены в таблице 9.8.

#### 9.3.7 Сводная смета затрат

На основании всех произведённых расчётов составим сводную смету затрат на выполнение работы в виде таблицы 9.9.

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

КИБЭВС.501410.001 ПЗ

Таблица 9.7 – Затраты на электроэнергию

Наименование прибора или оборудования	Количество, шт.	Потребляемая мощность, кВт.	Часы работы	Тариф за 1 кВт-час, руб.	Стоимость электроэнергии, руб.
Ноутбук	1	0,05	522	2,17	56,63
Принтер	1	0,1	5	2,17	1,09
Освещение	1	0,6	522	2,17	679,64
Всего: 737,36 руб.					

Таблица 9.8 – Накладные расходы

Услуга	Количество	Стоимость одной единицы, руб.	Сумма затрат, руб.	
Переплет	1 шт.	50	50	
Транспортные расходы	10 поездок	18	180	
Итого: 230 руб.				

Таблица 9.9 – Сводная смета затрат

Наименование статей затрат	Всего, руб.		
ФОТ со страховыми взносами	36748,94		
Основные и вспомогательные материалы	362,01		
Амортизационные отчисления	3528		
Затраты на электроэнергию	737,36		
Накладные расходы	230		
Итоговая себестоимость работ: 41606,31 руб.			

## 9.4 Научно-технический эффект

Количественная оценка научно-технического уровня может быть произведена путём расчёта результативности участников разработки по формуле:

$$K_{\scriptscriptstyle { extsf{Hy}}} = \sum_{i=1}^n (K_{\scriptscriptstyle { extsf{\partial} extsf{y}}} \cdot d_i),$$

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

КИБЭВС.501410.001 ПЗ

где  $K_{HY}$  – коэффициент научного или научно-технического уровня;

 $K_{\partial yi}$  – коэффициент достигнутого уровня i-го фактора;

 $d_i$ – значимость i-го фактора;

n – количество факторов.

Весовые коэффициенты d для каждого из факторов устанавливались экспертным путём. При этом сумма коэффициентов значимости по всем факторам равна единице. Коэффициенты достигнутого уровня факторов также установлены экспертным путём.

Таблица 9.10 – Оценка научно-технического уровня разработки

Показатели	Значимость показателя	Достигнутый уровень	Значение <i>i-</i> ого фактора
	$d_i$	$K_{\partial yi}$	$K_{\partial yi}d_i$
Новизна полученных или предполагаемых результатов	0,375	0,7	0,2625
Перспективность использования результатов	0,300	0,8	0,24
Завершенность полученных результатов	0,125	1	0,125
Масштаб возможной реализации полученных результатов	0,200	0,6	0,12
Результативность		$K_{Hy} = \sum_{i=1}^{4} (K \cdot d_i) = 0,7$	475

Рассчитанный коэффициент научно-технической результативности равен 0,7475. Полученное значение достаточно высоко, что говорит об эффективности проведённых работ выше среднего, однако отмечается необходимость дальнейшего развития проекта для достижения завершённости полученных результатов.

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

#### Заключение

В ходе преддипломной практики были выполнены все поставленные задачи:

- проведен обзор актуальных на сегодняшний день информационных источников в области деанонимизации авторов программного обеспечения по его исходному коду;
  - построена модель процесса определения авторства исходного кода;
- сформирован и обработан набор данных, состоящий из трех подвыборок, имеющих характерные особенности, которые оказывают влияние на точность классификации;
  - произведена программная реализация разработанной модели и ее тестирование;
  - разработан интерфейс на основе технологии Jupyter Notebook;
  - проведены вычислительные эксперименты и анализ полученных результатов.

Итогом практики является разработанное программное обеспечение «WhoseCppCode» на языке программирования Python, предназначенное для сбора и обработки данных, классификации авторов исходного кода на языке C/C++, визуализации полученных результатов при помощи интерфейса. Основной программный модуль может быть использован отдельно при разработке различных систем, интерфейсов и программ, а также дальнейших научных исследований задачи деанонимизации авторов исходного кода.

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

#### Список использованных источников

- 1 Образовательный стандарт ВУЗа ОС ТУСУР 01-2013 [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://storage.tusur.ru/files/40668/rules\_tech\_01-2013.pdf, свободный (дата обращения: 28.05.2017).
- 2 Google C++ Style Guide [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://google.github.io/styleguide/cppguide.html, свободный (дата обращения: 28.04.2017).
- 3 C++ Programming Style Guidelines [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://geosoft.no/development/cppstyle.html, свободный (дата обращения: 28.04.2017).
- 4 Кафедра комплексной информационной безопасности электронно-вычислительных систем [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://kibevs.tusur.ru/pages/kafedra/index, свободный (дата обращения: 01.05.2017).
- 5 Source Code Authorship Analysis For Supporting The Cybercrime Investigation Process. Georgia Frantzeskou, Efstathios Stamatatos, Stefanos Gritzalis [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://www.icsd.aegean.gr/lecturers/stamatatos/papers/ICETE2005.pdf, свободный (дата обращения: 17.02.2017).
- 6 Identifying Authorship by Byte-Level N-Grams: The Source Code Author Profile (SCAP) Method. Georgia Frantzeskou, Efstathios Stamatatos, Stefanos Gritzalis [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://www.semanticscholar.org/paper/Identifying-Authorship-by-Byte-Level-N-Grams-The-Frantzeskou-Stamatatos/3b2531ea2685b9fb9abf071d119974ac3405874d, свободный (дата обращения: 15.02.2017).
- 7 Using Classification Techniques to Determine Source Code Authorship. Brian N. Pellin Computer Sciences Department University of Wisconsin [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://pdfs.semanticscholar.org/f9aa/790191a50bed02a877e1696c7bb71ea9f33a.pdf, свободный (дата обращения: 25.02.2017).
- 8 Source Code Authorship Attribution using Steven Burrows, n-grams. S.M.M. Tahaghoghi [Электронный pecypc]. Режим доступа: https://pdfs.semanticscholar.org/79a2/1998c2f0afe2c616c01d590d6d0f6e16e9eb.pdf, свободный (дата обращения: 23.02.2017).
- 9 Source Code Authorship Attribution. Steven Burrows [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://researchbank.rmit.edu.au/eserv/rmit:10828/Burrows.pdf, свободный (дата обращения: 23.02.2017).

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

КИБЭВС.501410.001 ПЗ

Лист 41

- 10 Application of information retrieval techniques for source code authorship attribution. S. Burrows, A. Uitdenbogerd, T. Urpin [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://www.researchgate.net/publication/220787332\_Application\_of\_Information\_Retrieval\_Techniques\_for\_Source\_Code\_Authorship\_Attribution, свободный (дата обращения: 23.02.2017).
- De-anonymizing Programmers via Code Stylometry. Aylin Caliskan-Islam, Drexel University; Richard Harang, U.S. Army Research Laboratory; Andrew Liu, University of Maryland; Arvind Narayanan, Princeton University; Clare Voss, U.S. Army Research Laboratory; Fabian Yamaguchi, University of Goettingen; Rachel Greenstadt, Drexel University [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://www.usenix.org/system/files/conference/usenixsecurity15/sec15-paper-caliskan-islam.pdf, свободный (дата обращения: 18.02.2017).
- 12 Random Forest. Applied Multivariate Statistics Spring 2012 [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://stat.ethz.ch/education/semesters/ss2012/ams/slides/v10.2.pdf, свободный (дата обращения: 17.02.2017).
- 13 Git Blame Who?: Stylistic Authorship Attribution of Small, Incomplete Source Code Fragments. Edwin Dauber, Aylin Caliskan, Richard Harang, Rachel Greenstadt [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://arxiv.org/abs/1701.05681, свободный (дата обращения: 10.03.2017).
- 14 Хэзфилд Р. Искусство программирования на С. Фундаментальные алгоритмы, структуры данных и примеры приложений. Энциклопедия программиста / Р. Хэзфилд, Л. Кирби. М: . ДиаСофт, 2001. 736 с.
- 15 Макросы (C/C++) [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://msdn.microsoft.com/ru-ru/library/503x3e3s.aspx, свободный (дата обращения: 23.02.2017).
- 16 Ключевые слова C++ [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://ru.cppreference.com/w/cpp/keyword, свободный (дата обращения: 12.03.2017).
- 17 Методы классификации и прогнозирования. Деревья решений. ИНТУИТ [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://www.intuit.ru/studies/courses/6/6/lecture/1740, свободный (дата обращения: 01.05.2017).
- 18 Алгоритм AdaBoost [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://www.machinelearning.ru/wiki/index.php?title=AdaBoost, свободный (дата обращения: 27.04.2017).

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

- 19 Extremely randomized trees. Pierre Geurts, Damien Ernst, Louis Wehenkel [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://pdfs.semanticscholar.org/336a/165c17c9c56160d332b9f4a2b403fccbdbfb.pdf, свободный (дата обращения: 28.04.2017).
- 20 The Jupyter Notebook [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://jupyter.org/, свободный (дата обращения: 02.04.2017).
- 21 GitHub [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://github.com/, свободный (дата обращения: 10.05.2017).
- 22 Scikit-learn Machine Learning in Python [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://scikit-learn.org/stable/, свободный (дата обращения: 02.03.2017).
- 23 Plotly Python Library [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://plot.ly/python/, свободный (дата обращения: 25.02.2017).
- 24 NumPy [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://www.numpy.org/, свободный (дата обращения: 25.02.2017).
- 25 SciPy [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://www.scipy.org/, свободный (дата обращения: 25.02.2017).
- 26 Python Data Analysis Library [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://pandas.pydata.org/, свободный (дата обращения: 25.02.2017).
- 27 ipywidgets: Interactive HTML Widgets [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://github.com/jupyter-widgets/ipywidgets, свободный (дата обращения: 09.03.2017).
- 28 ГОСТ 19.301-79. ЕСПД. Программа и методика испытаний. Требования к содержанию и оформлению [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://xn—-etbwobqde.xn—p1aiGOST\_Edinayasistema-programmnoy-dokumentatsii-Programma-i-metodika-ispitaniy-Trebovaniya-k-soderganiyu-i-19301-79\_2088.html, свободный (дата обращения: 28.05.2017).
- 29 Перекрёстная проверка [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://ru.wikipedia.org/wiki/, свободный (дата обращения: 01.05.2017).
- 30 Code Jam Language Stats [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://www.go-hero.net/jam/16, свободный (дата обращения: 10.02.2017).
- 31 GitHub Dominates the Forges [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://github.com/blog/865-github-dominates-the-forges, свободный (дата обращения: 10.05.2017).

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

- 32 Оценка классификатора (точность, полнота, F-мера) [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://bazhenov.me/blog/2012/07/21/classification-performance-evaluation.html, свободный (дата обращения: 17.02.2017).
- 33 СанПиН 2.2.2/2.4.1340-03 Гигиенические требования к персональным электронновычислительным машинам и организации работы [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://docs.cntd.ru/document/901865498, свободный (дата обращения: 31.05.2017).
- 34 СанПиН 2.2.4.548-96 Гигиенические требования к микроклимату производственных помещений (утв. постановлением Госкомсанэпиднадзора РФ от 1 октября 1996 г. № 21) [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://www.vashdom.ru/sanpin/224548-96/ (дата обращения: 31.05.2017).
- 35 Положение об оплате труда работников университета. Приказ ректора от 22.03.2013 г. № 3106. с изменениями от 09.12.2013 г. № 14249 [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://old.tusur.ru/ru/education/documents/inside/doc-table.html, свободный (дата обращения: 29.05.2017).
- 36 О классификации основных средств, включаемых в амортизационные группы: постановление Правительства РФ № 1 от 1 января 2002 г. [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://www.consultant.ru/document/cons\_doc\_LAW\_34710/, свободный (дата обращения: 29.05.2017).
- 37 Приказ от 23.12.2016 г. № 6-840 «О тарифах на электрическую энергию для населения и потребителей, приравненных к категории население по Томской области на 2017 год» [Электронный ресурс]. Режим доступа: http://energovopros.ru/spravochnik/elektrosnabzhenie/tarifyna-elektroenergiju/tomskaya\_oblast/39310/, свободный (дата обращения: 29.05.2017).

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

Приложение А

(Обязательное)

Компакт-диск

### Компакт-диск содержит:

- электронную версию пояснительной записки в форматах \*.tex и \*.pdf;
- итоговую презентацию результатов работы в форматах \*.pptx и \*.pdf;
- актуальную версию программы, реализованную на языке программирования Python, для определения авторсва исходного кода программ на языке C/C++;
  - тестовые данные для работы с программой.

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

# Приложение Б

## (Справочное)

## Сравнительный обзор информационных источников

## Таблица Б.1 — Обзор источников

Название	Авторы, год	Методы,	Описание	Достигнутая	Язык
работы	публикации	использованные	данных	точность	программи-
		в работе		классификации	рования
Using	B. Pellin, 2008	ACT, SVM	4 схожие	67 — 88 %	Java
classification			программы, 2		
techniques to			автора		
determine					
source code					
authorship [7]					
Source code	S. Burrows, S.	N-граммы	Выборка из	67 %	С
authorship	Tahaghoghi,		1640 файлов		
attribution	2007		исходного		
using n-grams			кода и 100		
[8]			авторов		
Identifying	G. Frantzes-	Составление	Не указано	88 % для С++,	Java, C++
Authorship by	kou, E. Stama-	профиля		100 % для Java	
Byte-Level N-	tatos, S. Grit-	программиста			
Grams: The	zalis, 2007	на основе			
Source Code		статистических			
Author Profile		метрик, подсчет			
(SCAP)		отклонения от			
Method [6]		профиля			
Application of	S. Burrows, A.	N-граммы,	100 авторов,	77 %	С
information	Uitdenbogerd,	рейтинговые	классифици-		
retrieval	T. Urpin, 2009	схемы	ровались по		
techniques for			10, 1579		
source code			программных		
authorship			файлов		
attribution [10]					

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

# Продолжение таблицы Б.1

Название	Авторы, год	Методы,	Описание	Достигнутая	Язык
работы	публикации	использованные	данных	точность	программи-
		в работе		классификации	рования
De-	A. Caliskan-	Статистический	250 авторов,	94 — 98 %	C/C++, Python
anonymizing	Islam, R.	подсчет	1600 файлов		
Programmers	Harang, A.	признаков,			
via Code	Liu, F.	нечеткие АСТ			
Stylometry	Yamaguchi,				
[11]	2015				
Git Blame	A. Caliskan-	Калибровочные	Некомпили-	70 — 100 %	C/C++
Who?: Stylistic	Islam, E. Dau-	кривые,	руемые		
Authorship	ber, R. Harang,	нечеткие АСТ,	неполные		
Attribution of	R. Greenstadt,	классифика-тор	образцы кода		
Small,	2017	Random Forest	с ресурса		
Incomplete			GitHub		
Source Code					
Fragments [13]					

Из	вм. Лист	№ докум.	Подп.	Дата

# Приложение В

(Справочное)

## Описание лексических признаков

Таблица В.1 — Описание различных лексических признаков

•	_	1	T
Группа признаков	Признак	Обозначение	Определение
Стиль	Число однострочных	ln_inline_	Натуральный логарифм отно-
комментирования	комментариев	comments	шения числа однострочных
			комментариев к длине файла в
			символах
	Число многострочных	ln_multiline_	Натуральный логарифм отно-
	комментариев	comments	шения числа многострочных
			комментариев к длине файла в
			символах
	Число комментариев	ln_comments	Натуральный логарифм отно-
			шения числа комментариев к
			длине файла в символах
Стиль разметки	Число пробелов	ln_spaces	Натуральный логарифм отно-
			шения числа пробелов к длине
			файла в символах
	Число символов	ln_tabs	Натуральный логарифм отно-
	табуляции		шения числа символов табуля-
			ции к длине файла в символах
	Число переводов	ln_newlines	Натуральный логарифм отно-
	строки		шения числа переводов строки
			к длине файла в символах
	Коэффициент	whitespace_	Натуральный логарифм отно-
	пробельных символов	ratio	шения суммы всех пробельных
			символов (пробелов, символов
			табуляции, переводов строки)
			к длине файла в символах
Стиль расстановки	Число одиночных	ln_open_brace_	
фигурных скобок	раскрывающихся	alone	шения числа раскрывающихся
	скобок		скобок, одиночных в строке, к
			длине файла в символах

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

# Продолжение таблицы В.1

Группа признаков	Признак	Обозначение	Определение
Стиль расстановки	Число раскрывающих-	ln_open_	Натуральный логарифм
фигурных скобок	ся скобок, первых в	brace_first	отношения числа раскрываю-
	строке		щихся скобок, после которых
			следует
			код, к длине файла в символах
	Число раскрывающих-	ln_open_	Натуральный логарифм
	ся скобок, последних в	brace_last	отношения числа раскрываю-
	строке		щихся скобок, которым
			предшеству-
			ет код, к длине файла в
			символах
	Число закрывающихся	ln_closing_	Натуральный логарифм
	скобок, одиночных в	brace_alone	отношения числа зарываю-
	строке		щихся скобок, одиночных в
			строке, к длине файла в
			символах
	Число закрывающихся	ln_closing_	Натуральный логарифм
	скобок, первых в	brace_first	отношения числа закрываю-
	строке		щихся скобок, после которых
			следует код, к длине файла в
			символах
Дополнительные	Число закрывающихся	ln_closing_	Натуральный логарифм
признаки	скобок, последних в	brace_last	отношения числа закрываю-
	строке		щихся скобок, которым
			предшествует код, к длине
			файла в символах
	Число макросов	ln_macros	Натуральный логарифм отно-
			шения числа макросов к длине
			файла в символах
	Число строк кода	lines_of_code	Число строк кода, не вклю-
			чающее пустые строки

Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата

КИБЭВС.501410.001 ПЗ

Приложение Д	
(Справочное)	
Руководство программиста	
ПРОГРАММНОЕ ОБЕСПЕЧЕНИЕ ДЛЯ	
ОПРЕДЕЛЕНИЯ АВТОРСТВА ИСХОДНОГО КОДА ПРОГРАММ НА ЯЗЫКЕ С/С++	
«WhoseCppCode»	
D. D.	
Руководство программиста	
Листов 9	
КИБЭВС.501410.001 ПЗ	Лис
	50

Подп.

№ докум.

Изм. Лист

Дата

### Аннотация

В данном руководстве описана структура, принципы работы программного обеспечения «WhoseCppCode». Определены условия, необходимые для эффективного функционирования программного обеспечения. Указаны возможные входные и выходные данные. Описан алгоритм работы программного обеспечения.

L					
1	Изм.	Лист	№ докум.	Подп.	Дата