МИНОБРНАУКИ РОССИИ

Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «Самарский национальный исследовательский университет имени академика С.П. Королева»

(Самарский университет)

Институт \_информатики, математики и электроники

Факультет \_\_\_\_\_математики\_\_\_\_\_\_\_\_

Кафедра \_\_ безопасности информационных систем\_\_\_\_

ВЫПУСКНАЯ КВАЛИФИКАЦИОННАЯ РАБОТА

**ПРОЕКТИРОВАНИЕ И РАЗРАБОТКА ВЕБ-ФИЛЬТРА ДЛЯ ОБЕСПЕЧЕНИЯ КОНТРОЛЯ ДОСТУПА К СЕТЕВЫМ РЕСУРСАМ**

по специальности 10.05.01 Компьютерная безопасность

(уровень специалитета)

специализация №7 «Информационно-аналитическая и техническая экспертиза компьютерных систем»

Студент Д.А.Бизин

Руководитель ВКР,

к.ф.-м.н. М.Е.Федина

Нормоконтролер / /

Самара 2019

# СОДЕРЖАНИЕ

[СОДЕРЖАНИЕ 2](#_Toc529451388)

[ВВЕДЕНИЕ 3](#_Toc529451389)

[1 Предметная область 5](#_Toc529451390)

[1.1 Веб-фильтр 6](#_Toc529451391)

[1.2 Методы контентной фильтрации 10](#_Toc529451392)

[1.3 Категоризация ресурсов сети интернет 13](#_Toc529451393)

[1.4 Методы автоматической классификации текстов 15](#_Toc529451394)

[1.5 Наивный байесовский классификатор 17](#_Toc529451395)

[1.5.1 Многомерная модель 19](#_Toc529451396)

[1.5.2 Мультиномиальная модель 21](#_Toc529451397)

[2 Технологии 23](#_Toc529451398)

[3 Наработки 24](#_Toc529451399)

[СПИСОК ИСПОЛЬЗОВАННЫХ ИСТОЧНИКОВ 25](#_Toc529451400)

[СПИСОК СОКРАЩЕННЫХ ОБОЗНАЧЕНИЙ 27](#_Toc529451401)

# ВВЕДЕНИЕ

Веб-фильтр (контент-фильтр) – это программное или программно-аппаратное устройство, которое ограничивает доступ к веб-сайтам на основании анализа их содержимого. Кроме анализа содержимого сайтов контент-фильтры также могут ограничивать доступ по *IP*-адресу ресурса (черные списки сайтов).

В настоящее время контентную фильтрацию нельзя выделить в отдельную область компьютерной безопасности, настолько она переплелась с другими направлениями. В обеспечении компьютерной безопасности контентная фильтрация очень важна, поскольку позволяет вычленять потенциально опасные вещи и корректно их обрабатывать. Подходы, появившиеся при разработке продуктов для контентной фильтрации, находят применение, например, в продуктах для предотвращения вторжений (*IDS*).

В последнее время в интернете все больше появляется противозаконного контента, ориентированного на школьников и подростков. Блокирование таких ресурсов по *IP*-адресу не приносит особого результата, т.к. в основном эти сайты создаются сотнями каждый день, и требуется время для их обнаружения и внесения в черный список. В такой ситуации фильтрация на основании содержимого сайта будет давать наилучший результат. В связи с этим тема фильтрации (классификации) веб-контента очень актуальна в образовательных учреждениях. Также с целью соблюдения политики информационной безопасности на предприятиях можно использовать веб-фильтр для ограничения доступа сотрудников к нежелательному контенту (например, социальные сети), что также добавляет актуальности теме контент-фильтрации.

Таким образом, целью работы является проектирование и разработка веб-фильтра для обеспечения контроля доступа к сетевым ресурсам.

Для достижения поставленной цели были сформулированы следующие задачи:

* проектирование веб-фильтра (выбор и обоснование используемых технологий);
* выбор и обоснование алгоритма классификации текста;
* разработка веб-фильтра;
* тестирование работы веб-фильтра.

# Предметная область

Одна из общих тенденций развития продуктов информационной безопасности — стремление реализовать различные функции в одном устройстве или программном решении. Как правило, разработчики стараются выполнить решения, которые кроме функций контентной фильтрации еще выполняют и функции антивируса, межсетевого экрана и/или системы обнаружения и предотвращения вторжений. С одной стороны, это позволяет снизить затраты компаний на покупку и сопровождение систем безопасности, но с другой — функциональность таких систем часто оказывается ограниченной. Например, во многих продуктах функции фильтрации веб-трафика сведены только к проверке адресов сайтов относительно какой-либо базы данных категорий сайтов.

В существующих уже достаточно давно областях контентной фильтрации — контроле почты и интернет-трафика — также происходят изменения, появляются новые технологии.

В продуктах для контроля почтового обмена стала выходить на первый план функция защиты от фишинга. А в продуктах для контроля интернет-трафика происходит смещение от использования заранее подготовленных баз данных *IP*/*URL* сайтов к категоризации по содержимому «на лету», что является очень актуальным решением, т.к. современные сайты могут часто изменять свой контент.

Кроме двух указанных выше областей, возникают и новые области применения контентной фильтрации — некоторое время назад начали появляться продукты для контроля за передачей мгновенных сообщений (*instant messaging*) и *peer-to-peer* (*p*2*p*) соединений [1]. В настоящее время также активно разрабатываются продукты для контроля за *VoIP*-трафиком [1].

Во многих странах стали активно развивать средства для перехвата и анализа многих видов информации, которая используется для различного вида расследований. Данные мероприятия проводятся на государственном уровне и наиболее часто привязываются к расследованию террористических угроз. Такие системы перехватывают и анализируют не только данные, передаваемые по каналам сети интернет, но также и по другим видам связи — телефонным линиям, радиоканалам и т.п. Наиболее известной системой для перехвата информации является *Echelon* — система, использовавшаяся американской разведкой для сбора информации [2]. В России также существуют различные реализации СОРМ, которые используются для захвата и анализа информации в интересах спецслужб [3].

## Веб-фильтр

Как уже говорилось выше, веб-фильтр (контент-фильтр) – это программное или программно-аппаратное устройство, которое ограничивает доступ к веб-сайтам на основании анализа их содержимого. В данной работе будет рассмотрена программная реализация. По своей сути контент-фильтр – это веб прокси-сервер, который перехватывает *HTTP/HTTPS*-запросы и анализирует их.

Упрощенный алгоритм работы веб-фильтра по шагам:

1. Перехват *HTTP/HTTPS*-запроса пользователя к интернет-ресурсу.
2. Анализ запроса (проверка *IP*-адреса интернет-ресурса, анализ самого *HTTP/HTTPS-*запроса).
3. На основании анализа принять решение: позволить осуществить запрос к интернет-ресурсу или отклонить его.
4. Если было принято решение об отклонении запроса, то производится возврат пользователю информации об отклонении (например, веб-страница). Если же было решено пропустить запрос, то веб-фильтр делает запрос к ресурсу.
5. Перехват ответа от интернет-ресурса.
6. Анализ ответа (анализ возвращенного контента, классификация контента).
7. На основании анализа контента принять решение: пропустить ответ от ресурса пользователю или отклонить его.
8. Если было принято решение об отклонении ответа, то производится возврат пользователю информации об отклонении (например, веб-страница). Если же было решено пропустить ответ, то веб-фильтр возвращает ответ от интернет-ресурса пользователю.

На рисунке 1 показана схема работы веб прокси-сервера.



Рис. 1 – Схема работы веб-фильтра

В приведенном выше алгоритме умалчивается один факт: контент, передаваемый по протоколу *HTTPS*, зашифрован. Поэтому анализировать его без расшифрования не представляется возможным. Это существенное ограничение функциональности контент-фильтра, т.к. на данный момент в интернете сайты, работающие по протоколу *HTTPS*, преобладают над сайтами, работающими по незащищенному протоколу *HTTP*. Поэтому для того, чтобы веб-фильтр работал максимально эффективно, нужно расшифровывать контент с использованием поддельного сертификата и применением технологии *Trusted MITM* [4].

Взаимодействие пользователя и веб-сервера с использованием протокола *HTTPS* выглядит следующим образом:

1. Клиент (браузер) запрашивает у веб-сервера ресурс (веб-страницу) по протоколу *HTTPS*.
2. Веб-сервер отправляет клиенту свой открытый ключ и сертификат.
3. Браузер выполняет проверку сертификата сервера: по сроку действия, не отозван ли сертификат, совпадение поля *Common Name* в сертификате и запрашиваемого доменного имени. Если все проверки пройдены успешно, браузер генерирует симметричный ключ, шифрует его открытым ключом сервера и отправляет его обратно.
4. Веб-сервер расшифровывает симметричный ключ, используя свой закрытый ключ. Затем шифрует контент симметричным ключом и отправляет его клиенту.
5. Браузер расшифровывает контент симметричным ключом и отображает его.

Взаимодействие браузера с веб-сервером по протоколу *HTTPS* по шагам показано на рисунке 2.



Рис. 2 – Взаимодействие браузера и веб-сервера по протоколу *HTTPS*

Схема использования технологии *Trusted MITM* веб-фильтром (который в данной ситуации также называется прозрачным прокси-сервером) упрощенно показана на рисунке 3.



Рис. 3 – Упрощенная схема перехвата и обработки *HTTPS* трафика

Более подробная схема описана ниже:

1. Перехват веб-фильтром запроса браузера к веб-серверу по протоколу *HTTPS*.
2. Прозрачный прокси-сервер делает запрос из шага 1 к веб-серверу по протоколу *HTTPS*.
3. Веб-сервер отправляет прокси-серверу свой открытый ключ и сертификат.
4. Веб-фильтр генерирует симметричный ключ, зашифровывает его открытым ключом сервера и отправляет обратно веб-серверу.
5. Веб-сервер расшифровывает симметричный ключ, используя закрытую часть, и отправляет прокси-серверу контент, зашифрованный симметричным ключом.
6. Веб-фильтр расшифровывает контент при помощи симметричного ключа и сохраняет его. Затем прокси-сервер генерирует ключевую пару (открытый и закрытый ключи) и сертификат для запрашиваемого браузером доменного имени (в поле *Common Name* сертификата проставляется доменное имя). Сгенерированный сертификат подписывается доверенным корневым сертификатом (которому доверяет браузер). Веб-фильтр отправляет сгенерированный открытый ключ и сгенерированный сертификат клиенту.
7. Браузер проверяет сгенерированный сертификат веб-фильтра. В случае прохождения проверок, браузер генерирует симметричный ключ, шифрует его открытым ключом прокси-сервера и отправляет обратно.
8. Веб-фильтр расшифровывает симметричный ключ, используя закрытую часть ключа. Затем шифрует сохраненный контент симметричным ключом и отправляет его клиенту.
9. Браузер расшифровывает контент при помощи симметричного ключа и отображает его.

Описанная выше схема по шагам показана на рисунке 4.



Рис. 4 – Схема работы прозрачного прокси-сервера

## Методы контентной фильтрации

Существует большое количество методов и алгоритмов контентной фильтрации. На практике обычно применяется совокупность методов, что необходимо для обеспечения лучших результатов работы веб-фильтра, поскольку различные методы позволяют достигать требуемых результатов только на определенном типе фильтруемых данных. Однако можно выделить три наиболее общих класса методов фильтрации [5]:

* фильтрация с использованием справочника ключевых слов;
* фильтрация на основе списков *IP*/*URL*;
* динамическая фильтрация.

Фильтрация по ключевым словам – наиболее простой способ фильтрации, поэтому он часто применяется как отдельно (в простых системах для домашнего использования), так и в комбинации с другими методами фильтрации. Этот метод позволяет включать блокировку страницы либо сайта целиком при наличии в них слов или словосочетаний из справочника. Метод прост в реализации и использовании, но имеет существенный недостаток: он может блокировать ресурсы, в которых фильтруемые слова используются в другом контексте (т.н. избыточная фильтрация).

*IP*/*URL*-фильтрация позволяет блокировать ресурсы по справочнику *IP*-адресов или *URL* (возможен смешанный режим). Справочник может наполняться как вручную, так и автоматически, на основе алгоритма предварительного анализа ресурсов. Также этот метод носит название черных списков.

Динамическая фильтрация – широкий класс методов, в которых содержимое ресурса анализируется в момент поступления запроса к ресурсу. Доступ к ресурсу блокируется, если его содержимое определяется как несоответствующее политике безопасности.

Основное отличие *IP*/*URL*-фильтрации и динамической фильтрации заключается в моменте анализа содержимого ресурса. Согласно рисунку 1 *IP*/*URL*-фильтрация происходит после шага 1, перед отправкой запроса на сервер, где расположен сайт, а динамическая фильтрация происходит после шага 3, после получения ответа от сервера.

В таблицах 1 и 2 приведено сравнение наиболее распространенных систем контентной фильтрации по ряду наиболее важных критериев (по принципу наличия или отсутствия функциональности) [5]. Из обзора существующих решений можно сделать вывод, что имеются системы различного класса и различной функциональности, но нет единого подхода к реализации одних и тех же функциональных возможностей даже среди систем одного класса. Лидирующие системы контентной фильтрации основываются на принципе анализа и категоризации интернет-ресурсов, что признано наиболее эффективным методом фильтрации нежелательного контента. Эти системы используют регулярно обновляемые базы *URL*, гибкие настройки фильтра и развитые системы отчетности.

Все рассмотренные системы фильтрации либо не используют центральные БД, либо используют закрытые БД ресурсов, свободный доступ к которым невозможен. Содержание таких БД обычно является наибольшей ценностью для компаний-разработчиков подобных систем.

|  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| Система контентной  фильтрации  Критерий | Дозор-Джет | Dans-  Guardian | Smooth-  Guardian | Cyber  Patrol | Cyber  Snoop |
| Фильтрация по *IP*/*URL* | Да | Да | Да | Да | Да |
| Фильтрация по терминам входящих данных | Да | Да | Да | Да | Да |
| Фильтрация по терминам исходящих данных | Да | Нет | Нет | Нет | Да |
| Фильтрация по портам | Да | Нет | Нет | Нет | Нет |
| Наличие локальной БД | Да | Да | Да | Да | Да |
| Наличие центральной БД | Да | Нет | Нет | Да | Да |
| Установка на рабочую станцию | Нет | Да | Да | Да | Да |
| Установка на шлюз | Да | Да | Да | Нет | Нет |
| Управление временем работы | Да | Нет | Да | Да | Нет |
| Сбор статистики | Да | Нет | Да | Да | Да |
| Встроенная поддержка русского языка | Да | Нет | Да | Нет | Нет |
| Наличие графического интерфейса | Нет | Нет | Нет | Да | Да |

Таблица 1 – Сравнение систем контентной фильтрации по критериям

|  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| Система контентной  фильтрации  Критерий | Net  Nanny | Cyber  Sitter | Wizguard | Cyber  Sentinel |
| Фильтрация по *IP*/*URL* | Да | Да | Да | Да |
| Фильтрация по терминам входящих данных | Нет | Нет | Нет | Да |
| Фильтрация по терминам исходящих данных | Нет | Нет | Да | Да |
| Фильтрация по портам | Нет | Нет | Нет | Нет |
| Наличие локальной БД | Да | Да | Нет | Да |
| Наличие центральной БД | Да | Да | Да | Да |
| Установка на рабочую станцию | Да | Да | Да | Да |
| Установка на шлюз | Нет | Нет | Нет | Нет |
| Управление временем работы | Нет | Нет | Нет | Нет |
| Сбор статистики | Да | Да | Да | Да |
| Встроенная поддержка русского языка | Нет | Нет | Нет | Нет |
| Наличие графического интерфейса | Да | Да | Да | Да |

Таблица 2 – Сравнение систем контентной фильтрации по критериям

## Категоризация ресурсов сети интернет

Все сайты сети интернет могут быть отнесены к одной или нескольким категориями. Категории задаются разработчиком системы контентной фильтрации. Можно выделить несколько способов категоризации ресурсов в сети интернет [5]:

* использование регулярно обновляемых баз данных категоризированных ресурсов (система категоризации работает со списком категорий, категоризирует новые ресурсы и обновляет связи между категориями и существующими ресурсами);
* категоризация контента «на лету» при помощи анализа содержимого страниц;
* использование данных о категории, информацию о принадлежности к которой предоставляет сам сайт.

Категоризация данных и формирование баз данных категорий обычно производится в полуавтоматическом режиме – сначала выполняются анализ содержимого и определение категории с помощью алгоритмов классификации. На втором этапе полученная информация часто проверяется людьми, принимающими решение о том, к какой категории можно отнести тот или иной сайт.

К преимуществам применения предопределенных баз категорий можно отнести то, что предоставление или запрет доступа производится еще до запроса к самому сайту, что может существенно снизить нагрузку на веб-фильтр. Главный же недостаток использования данного подхода — задержки в обновлении баз категорий сайтов, поскольку для анализа потребуется некоторое время. Кроме того, некоторые сайты достаточно часто меняют свое наполнение, из-за чего информация о категории, хранящаяся в базе, становится неактуальной.

Категоризация сайтов на лету также осуществляется самыми разными способами. Особенно часто используются методы, основанные на статистическом подходе к анализу содержания.

Один из простых вариантов реализации такого решения — использование байесовских алгоритмов, которые себя достаточно хорошо зарекомендовали в борьбе со спамом. Однако у этого варианта есть свои недостатки — необходимо периодически доучивать алгоритм, корректировать словари в соответствии с передаваемыми данными. Поэтому некоторые компании применяют более сложные алгоритмы определения категории сайта по содержимому в дополнение к простым способам.

Категоризация данных на лету позволяет быстро реагировать на появление новых сайтов, поскольку информация о категории сайта не зависит от его адреса, а только от содержания. Но такой подход имеет и недостатки — необходимо проводить анализ всех передаваемых данных, что вызывает некоторое снижение производительности веб-фильтра. Второй недостаток — необходимость поддержания актуальных баз категорий для различных языков. Тем не менее, некоторые продукты применяют этот подход с одновременным использованием баз данных категорий сайтов. Сюда можно отнести использование *Virtual Control Agent* в продуктах компании *SurfControl*, механизмы определения категорий данных в "Дозор-Джет".

## Методы автоматической классификации текстов

Следует отличать классификацию от кластеризации. При классификации документов категории определены заранее, при кластеризации они не заданы и даже информация об их количестве может отсутствовать.

Формально постановку задачи классификации можно записать следующим образом [6]. Имеются множество документов и множество заранее заданных категорий (классов) . Неизвестная целевая функция задается формулой:

(1)

Требуется построить классификатор , максимально близкий к Ф.

Если классификатор определяется формулой (1), то он называется точным. Если же классификатор возвращает значение из диапазона [0,1] (вероятность попадания документа в категорию ), то он называется вероятностным.

В общем случае процесс классификации состоит из следующих шагов:

1. Предобработка.
2. Индексация.
3. Выбор признаков.
4. Построение и обучение классификатора.

На этапе предобработки текста происходит удаление не значащих для классификации слов (союзы, предлоги, частицы) и стемминг. Стемминг – это процесс нахождения основы слова. Таким образом, все одноосновные слова в тексте будут объединены в одно слово. В результате проведенных выше операций значительно сокращается размерность пространства признаков (слов), что необходимо для дальнейшей классификации.

На этапе индексации происходит построение числовой модели текста, необходимой для дальнейшей работы. Одна из распространенных моделей индексации текста – *Word2Vec* [7] – представляет каждое слово в виде вектора, который содержит информацию о контекстных словах. Модель *bag-of-words*[8] представляет документ в виде вектора весов слов документа, т.е. координата вектора – это порядковый номер слова в документе, а значение координаты – это вес слова. Также есть модель, которая основана на учете *n*-грамм [8].

На этапе выбора признаков происходит определение весов признаков документа. Наиболее распространенный способ – вычисление функции *TF-IDF* [8, 9, 10]. Суть способа состоит в том, что больший вес получают слова с высокой частотой в пределах конкретного документа, но с низкой частотой употреблений в других документах. Частота термина *TF* (*term frequency*) – оценка важности слова в пределах одного документа – вычисляется по формуле:

, (2)

где – количество слов *t* в документе *d*;

– общее число слов в документе *d*.

Обратная частота документа *IDF* (*inverse document frequency*) вычисляется по формуле:

, (3)

где – общее количество документов;

– количество документов, в которых встречается термин *t*.

Вес термина *t* в документе *d* относительно всех документов вычисляется по формуле:

(4)

На последнем этапе происходит построение классификатора и его обучение. Выделяют следующие методы классификации:

* вероятностные;
* метрические;
* логические;
* линейные;
* методы на основе искусственных нейронных сетей.

Рассмотрим один из алгоритмов вероятностного метода классификации – наивный байесовский классификатор.

## 1.5 Наивный байесовский классификатор

Наивный байесовский классификатор является одним из алгоритмов вероятностной классификации. Относится к категории алгоритмов машинного обучения с учителем.

Пусть дан документ *d*, представленный в виде вектора слов . Также пусть заранее определено множество категорий . Задача классификатора заключается в том, чтобы подобрать такие значения *d* и , при которых значение – вероятность того, что документ *d* принадлежит категории – будет максимальным, т.е. необходимо найти:

(5)

Для вычисления значений используется формула Байеса:

, (6)

где – априорная вероятность того, что документ отнесен к категории

– вероятность найти документ *d* в категории ;

– вероятность того, что документ *d* можно представить в виде вектора признаков (слов) .

является отношением количества документов из обучающей выборки, отнесенных к категории , к общему числу документов.

не зависит от категории , поэтому это значение константное и не влияет на выбор максимального из значений .

Т.к. в большинстве своем документ содержит большое количество слов (признаков), то вычисление значения затруднительно. Поэтому делается «наивное» предположение о том, что любые два слова из документа *d* статистически не зависят друг от друга (два независимых события). Тогда для вычисления можно воспользоваться формулой:

(7)

Преимущества байесовского классификатора перед другими:

* высокая скорость работы;
* простая программная реализация алгоритма;
* легкая интерпретируемость результатов работы алгоритма.

К недостаткам относят низкое качество классификации и неспособность учитывать зависимость между признаками (словами). Но на практике байесовский классификатор показывает высокое качество классификации, и этому есть объяснения [11]:

* слова в документе в большинстве своем зависимы, но эта зависимость одинакова для разных классов и «взаимно сокращается» при оценке вероятностей;
* пусть на самом деле и , а байесовский классификатор выдаст, что и , но результат классификации от этого не изменится.

Существует два подхода [11] при реализации наивного байесовского классификатора, которые дают разные результаты: мультиномиальный и многомерный.

### 1.5.1 Многомерная модель

В многомерной модели документ представляется в виде бинарного вектора, показывающего, встретилось ли то или иное слово в документе. Например, пусть имеется обучающая выборка слов . Также пусть все слова из обучающей выборки *V* уже распределены по категориям . Тогда документ представляет собой бинарный вектор: , где , если слово содержится в документе, и иначе. Формула (7) в данной модели приобретает вид:

(8)

Для обучения такого классификатора необходимо обучить вероятности . Пусть дан набор документов , которые уже распределены по классам . Также имеется обучающая выборка слов *V*. Т.е. множество *V* разбито на подмножества (возможно, пересекающиеся) – документы . Тогда вероятности рассчитываются по формуле:

, (9)

где – бит в документе .

В формуле (9) применено аддитивное сглаживание по Лапласу [12], суть которого заключается в том, чтобы избавиться от проблемы неизвестных слов и сделать вероятность ненулевой. Таким образом, даже если в документе не будет слов из обучающей выборки, этот документ получит ненулевые вероятности попадания в категории.

Априорные вероятности можно посчитать по формуле:

(10)

Классификация проходит по следующей формуле: . Переход к логарифмам в последнем равенстве сохраняет монотонность, что не влияет на поиск максимума.

### 1.5.2 Мультиномиальная модель

В мультиномиальной модели документ – это последовательность независимых событий. При подсчете вероятности принадлежности документа классу происходит перемножение вероятностей того, что текущее слово документа принадлежит обучающей выборке, и все слова независимы между собой. Таким образом, получается модель, которая учитывает повторы слов в документе, но не учитывает, каких слов из обучающей выборки нет в документе.

Пусть – обучающая выборка слов. Документ – это вектор длины , состоящий из слов, каждое из которых с вероятностью попадает в обучающую выборку. Тогда вероятность принадлежности документа категории определяется по формуле:

(11)

где – количество вхождений слова в документ .

Для обучения классификатора необходимо обучить вероятности . Пусть как и предыдущем случае дан набор документов , которые уже распределены по классам . Также имеется обучающая выборка слов *V*. Т.е. множество *V* разбито на подмножества (возможно, пересекающиеся) – документы . Тогда вероятности рассчитываются по формуле:

(12)

Априорные вероятности можно посчитать как и раньше по формуле (10).

Тогда классификация проходит по формуле: . Как и в предыдущей модели переход к логарифмам в последнем равенстве сохраняет монотонность, что не влияет на поиск максимума.

# Технологии

# Наработки

# СПИСОК ИСПОЛЬЗОВАННЫХ ИСТОЧНИКОВ

1 Современные тенденции в области контентной фильтрации [Электронный ресурс]. – 2013. – Режим доступа: http://alexott.net/ru/writings/cf/, свободный. – Яз. рус.

2 Антонов, И. Под колпаком Эшелона [Электронный ресурс]. – 2014. – Режим доступа: http://iantonov.me/page/pod-kolpakom-eshelona, свободный. – Яз. рус.

3 Хазов, В. СОРМ-1, СОРМ-2, СОРМ-3: особенности и отличия [Электронный ресурс]. – 2016. – Режим доступа: https://vasexperts.ru/blog/osobennosti-i-otlichiya-sorm/, свободный. – Яз. рус.

4 Пискунов, И. Перехват и расшифровка HTTPS трафика [Электронный ресурс]. – 2016. – Режим доступа: https://ipiskunov.blogspot.com/2016/06/https.html, свободный. – Яз. рус.

5 Масюк, А.А, Сараджишвили, С.Э. Тематическая категоризация ресурсов в системах контентной фильтрации [Текст] / А.А. Масюк, С.Э. Сараджишвили // Научно-технические ведомости СПбГПУ. Сер. Информатика. Телекоммуникации. Управление. –2013. –№ 1.

6 Батура Т.В. Методы автоматической классификации текстов // Программные

продукты и системы. 2017. Т. 30. № 1. С. 85–99; DOI: 10.15827/0236-235X.030.1.085-099.

7 Ju R. An Efficient Method for Document Categorization Based on Word2vec and Latent Semantic Analysis. 2015 IEEE Int. Conf. on Computer and Information Technology; Ubiquitous Computing and Communications; Dependable, Autonomic and Secure Computing; Pervasive Intelligence and Computing. Liverpool, UK, 2015, pp. 2276–2283.

8 Zhang X., Zhao J., LeCun Y. Character-level Convolutional Networks for Text Classification. Proc. of the Neural Information Processing Systems Conf. (NIPS 2015). Montreal, Canada, 2015. Available at: https://arxiv.org/abs/1509.01626 (accessed July 18, 2016).

9 Moraes R., Valiati J.F., Gavião Neto W.P. Document-level sentiment classification: An empirical comparison between SVM and ANN. Expert Systems with Applications. 2013, no. 40, pp. 621–633.

10 Pontiki M., Galanis D., Pavlopoulos J., Papageorgiou H., Androutsopoulos I., Manandhar S. SemEval-2014 Task 4: Aspect based sentiment analysis. Proc. 8th Int. Workshop on Semantic Evaluation (SemEval 2014). Dublin, Ireland, 2014,pp. 27–35.

11 Николенко, С. Байесовские классификаторы [Электронный ресурс]. – 2011. – Режим доступа: https://logic.pdmi.ras.ru/~sergey/teaching/mlaptu11/03-classifiers.pdf, свободный. – Яз. рус.

12 Баженов, Д. Наивный байесовский классификатор [Электронный ресурс]. – 2012. – Режим доступа: http://bazhenov.me/blog/2012/06/11/naive-bayes, свободный. – Яз. рус.

# СПИСОК СОКРАЩЕННЫХ ОБОЗНАЧЕНИЙ

*IP*-адрес (*Internet Protool*) – уникальный сетевой адрес узла в компьютерной сети

*IDS* (*Intrusion Detection System*) – система обнаружения вторжений

*VoIP* (*Voice over IP*) – технология передачи звукового сигнала в *IP*-сетях

*HTTP* (*HyperText Transfer Protocol*) – протокол передачи гипертекста. Широко используется в сети интернет

*HTTPS* (*HyperText Transfer Protocol Secure*) – расширение протокола *HTTP* с поддержкой шифрования передаваемой информации

*Trusted MITM* (*Man-In-The-Middle*) – технология перехвата *HTTPS*-трафика, путем подмены сертификата доверенным «лицом» (программой)

*URL* (*Uniform Resource Locator*) – единообразный определитель ресурса в сети интернет

БД – база данных

СОРМ – система оперативно-розыскных мероприятий