На правах рукописи $V \Pi K 004.8$

Тощев Александр Сергеевич

Интеллектуальная система повышения эффективности IT службы предприятия

Специальность 05.13.01 — «Системный анализ, управление и обработка информации (информационные технологии)»

Диссертация на соискание учёной степени Кандидат технических наук

> Научный руководитель: доктор физико-математических наук, профессор Елизаров А.М.

Оглавление

		•	лр.
введе	ние .		5
Глава 1	. Интел	плектуальные системы регистрации и анализа	
	пробл	емных ситуаций, возникающих в ИТ-инфраструктуре	
	предп	риятия	16
1.1	Сравн	ительный анализ систем регистрации и устранения	
	пробл	емных ситуаций	16
1.2	Опред	еление основных требований к интеллектуальным	
	систем	лам регистрации и анализа проблемных ситуаций в ИТ	18
1.3	Сравн	ительный анализ методов и комплексов обработки текстов	
	на ест	ественном языке	20
	1.3.1	Обработка эталонных текстов	20
	1.3.2	Обработка текстов с ошибками	23
	1.3.3	Сравнение средств обработки русского и английского языков	25
1.4	Вывод	(Ы	26
Evana 2	Сордо		
I JIABA Z		ние модели интеллектуальной системы принятия ний для регистрации и анализа проблемных ситуаций в	
	_	нфраструктуре предприятия	28
2.1		оение модели Menta 0.1 с использованием деревьев	20
2.1	•	тия решений	28
	2.1.1	База знаний на основе OWL	
	2.1.1	Основные компоненты модели	
2.2		ть Menta 0.3 с использованием Генетических алгоритмов	
2.2	модел 2.2.1	Основные компоненты модели	
	2.2.1	База знаний на основе графов	
2.3		ъаза знании на основе графов	34
2.3		•	35
	Минсі 2 2 1		
	2.3.1	Особенности модели мышления	36
	2.3.2	Основные компоненты модели	38

2.4	Вывод	Ы	42
Глава 3	. Реали	зация модели TU 1.0 для системы интеллектуальной	
	регист	грации и устранения проблемных ситуаций	44
3.1	Архит	ектура системы	44
	3.1.1	Компоненты системы	48
	3.1.2	Компонент WebService	51
	3.1.3	Компонент CoreService.ThinkingLifeCycle	53
	3.1.4	Компонент CoreService.Selector	65
	3.1.5	Компонент CoreService.Critics	73
	3.1.6	Компонент CoreService. WayToThink	77
	3.1.7	Компонент CoreService.PrelimenaryAnnotator	81
	3.1.8	Компонент CoreService. KnowledgeBaseAnnotator	82
	3.1.9	Компонент DataService	83
	3.1.10	Компонент ClientAgent	84
	3.1.11	Компонент Reasoner	85
3.2	Модел	ь данных TU Knowledge	86
	3.2.1	Описание запросов в рамках TU Knowledge	88
	3.2.2	Дерево обучения	89
3.3	Прото	гип системы	91
	3.3.1	UML диаграмма действий приложения	92
	3.3.2	Технологии прототипа	92
3.4	Вывод	Ы	
	-		
1 лава 4		риментальные исследования эффективности работы	0.5
4 1		и TU	
4.1		оиментальные данные	
4.2		а эффективности	
4.3	Резуль	таты экспериментов	97
ЗАКЛЮ	ОЧЕНИ	IE	00
Список	литера	птуры	02
Список	рисуні	ков	110

Список таблиц	
Приложение А.	Интерфейсная модель
Приложение Б.	Описание модуля Action
Приложение В.	Описание модуля Цели
Приложение Г.	Рецепты решений
Приложение Д.	Экспериментальные данные

ВВЕДЕНИЕ

В настоящее время набрала большую популярность передача поддержки ИТ-инфраструктуры предприятия во внешнюю компанию [1]. Явление это стало называться «ИТ-Аутсорсинг» (от анг. "out source" вне источника). Ввиду развития рынка компаниям становится невыгодно держать свой штат службы поддержки, и они отдают ее сторонней компании [2]. В некоторых случаях передается вся поддержка пользователей: будь то сломанный компьютер или же простое незнание внутренних процессов компании. То есть создается единая точка входа для пользователей, поддерживаемая сторонней компанией [3]. (Обобщая можно сказать, что на аутсорсинг передают все, что возможно: управление персоналом, уборка помещений, обеспечение питанием, разработка ПО [4] и т.д.).

В некоторых областях, например, ИТ за счет аутсорсинга экономия достигает 30% (по данным Gartner [5]). Из-за возросшей популярности данного бизнеса именно в ИТ области и появления большого количества игроков на рынке возникла сильная конкуренция [6], что потребовало увеличения эффективности и сокращения издержек, это в свою очередь привело к необходимости системного анализа области и выработке решения сложившихся проблем [7]. Также было отмечено падение рентабельности бизнеса как минимум для малых компаний [8] [2]. В контексте этой проблемы в работе рассматривается модель области, модель системы и ее реализация, которая увеличивает эффективность работы путем частичной (в некоторых случаях полной) автоматизации обработки инцидентов [9], начиная с разбора на естественном языке и заканчивая применением найденного решения. Главным требованием к подобной системе является замена части функций, которые сейчас обеспечивают человеческие специалисты:

- 1. Обработка запросов на естественном языке. Данная функция также широко востребована в системах анализа проблем пользователя с построением отчета успешности того или иного программного продукта [10]. Общее понимание проблемы зависит от понимания языка, на котором общаются специалисты.
- 2. Возможность обучения. Данная возможность системы позволяет упростит ее эксплуатацию и расширение. По данным исследования [11] возможность обучения систем является важной для любой интеллектуаль-

ной системы, включая робототехнику. Обучение дает гибкость и универсальность системе.

- 3. Общение с человеческим специалистом. Поддержание диалога (коммуникации) необходимое условие для обучения. Кроме того социальная функция неотъемлемая часть интеллектуальных систем [12].
- 4. Проведение логических рассуждений (возможность размышлять): аналогия, дедукция, индукция. Умение обобщать решение одной проблемы и, экстраполируя его, применить для других решений. Иными словами возможность для системы принять правильное решение. Например, принятие решений широко используется в интеллектуальных системах управления производством [13].

На данный момент компании ведут разработку подобных систем в различных областях. Примером является набирающая популярность IBM Watson [14] [15]. Подобный класс систем также называется вопросно-ответными системами. Однако, система является коммерческой и закрытой, информации о ее внутреннем устройстве мало.

Компания HP использует результаты исследования [16] для автоматического определения проблем и степени удовлетворенности пользователей из отчетов о пользовании программным обеспечением. Также компания работает и над автоматическим решением проблем (как описано выше).

В этой работе была произведена попытка создания подобной системы на основе исследования целевой области (удаленная поддержка информационной структуры предприятия) и построения ее модели. Акцент был сделан на создании интеллектуальной системы для решения широкого круга проблем.

Большинство проблем, которые решает удаленная служба поддержки носят весьма тривиальный характер (по данным компании OAO ICL-КПО BC).

- Установить приложение
- Переустановить приложение
- Решить проблему с доступом к тому или иному ресурсу

Данные проблемы решают специалисты технической поддержки. Обычно техническая поддержка делится на несколько линий по уровню умения специалистов.

Каждая линия поддержки представлена своим классом специалистов. В среднем команда, обслуживающая одного заказчика насчитывает 60 человек. Про-

Таблица 1 — Описание работы специалистов различных уровней поддержки

Уровень	Описание		
Первая линия	Решение уже известных, задоку-		
	ментированных проблем, работа		
	напрямую с пользователем		
Вторая линия	Решение ранее неизвестных		
	проблем		
Третья линия	Решение сложных и нетривиаль-		
	ных проблем		
Четвертая линия	Решение архитектурных про-		
	блем инфраструктуры		

центное соотношение специалистов разных линий поддержки отображено на Диаграмме 1



Рисунок 1 — Диаграмма состава команд

Работа специалиста 1 линии поддержки состоит из множества рутинных и простых задач. На Диаграмме 2 показано соотношение разных типов проблем, встречающихся во время работы поддержки.

Решение части задач может быть автоматизировано, а специалисты получат дополнительное время на решение более интересных задач.

Прогноз развития области Основной тенденцией в развитии области удаленной поддержки инфраструктуры является попытки удешевить и улучшить стоимость предоставления услуг [2].

Компании, работающие на этом рынке вкладывают большие деньги в автоматизацию. Кроме того современное развитие науки и техники, а точнее

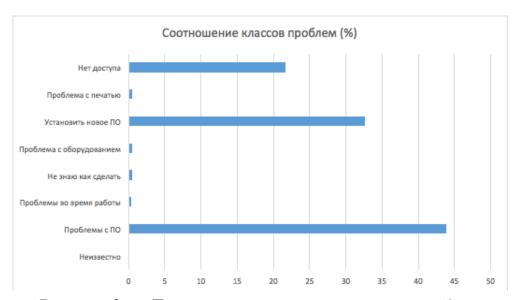


Рисунок 2 — Диаграмма соотношений типов проблем

вычислительных мощностей [17] позволяет автоматизацию даже самых наукоемких процессов.

Дальнейшим развитием области является замена человеческих специалистов на автоматические системы. Многие ведущие компании ведут разработки в этом направлении. Например, компания НР. Данная компания имеет свою системы по регистрации подобных инцидентов и сейчас ведется работа над автоматизацией системы.

Методологии, используемые в области IT аутсорсинга: ITIL и ITSM.

В области IT аутсорсинга есть несколько готовых стандартов ведения работ. Одним из таких стандартов является библиотека ITIL. Данные стандарт описывает лучшие практики организации работ в области IT аутсорсинга. Используемый в библиотеки подход соответствует стандартам ISO 9000 (ГОСТ Р ИСО 9000) [18] [19] [20]. Наличие стандартов в области диктует унифицированность постановки проблем, а также унифицированность алгоритмов решения. Такие предпосылки говорят о возможности частично или в некоторых случаях полной автоматизации решения проблем.

Рассчет стоимости работы специалиста при автоматизации

По данным аналитики портала SuperJob [21] средняя зарплата системного администратора с опытом работы в среднем по Казани составляет 30000-35000р за 2014 года. Из расчета на 1 час с учетом 21 рабочих дней в месяце - 179-208 рублей

Таблица 2 — Категории инцидентов в области удаленной поддержки инфраструктуры

Категория	Описание		
Проблема с ПО	Проблема при запуске ПО на		
	компьютере. Решается переуста-		
	новкой		
Проблемы во время работы	Проблема с функционированием		
	программного обеспечения		
Как сделать	Запрос на инструкцию по рабо-		
	те с тем или иным компонентом		
	рабочей станции		
Проблема с оборудованием	Неполадки на уровне оборудова-		
	ния		
Установить новое ПО	Требование установки нового		
	программного обеспечения		
Проблема с печатью	Установка принтера в систему		
Нет доступа	Нет доступа к общим ресурсам		

в час. Расход компании на человека складывается по следующий формуле [22]:

$$L = R + R * (F_1 + F_2 + F_3),$$

где R выплата человеку в час, F1 НДФЛ 13%, F2 совокупность отчислений в ФБ 6%, ПФР 14%, ТФОМС 2%, ФФОМС 1,1%, ФСС 2,9%, F3 Налог на прибыль 20%. Таким образом, расходы компании на сотрудника варьируются от 285 до 314 в час. Таким образом за 8 часовой рабочий день от 2280 до 2512. Стоимость аренды выделенного сервера (Xeon X3, 1.7 GHz, 8GB RAM, 256GB SSD) стоит 8 900 руб./мес [23]. Таким образом за 1 час стоит 53 рубля с учетом 8 часового рабочего дня. Но сервер может работать 24 часа в сутки за исключением простоев на обслуживание, которые составляют не более 5 %. Итого сервер работает 478,8 часов в месяц. С этой точки зрения сервер будет стоить 18,5 рублей в час. Один сервер в своем быстродействие может заменить несколько специалистов при решении задач. Чтобы решение было экономически эффективном необходимо, чтобы оно сокращало расходы как минимум на 30%. Грубый подсчет на основе стоимости часа и пропорции показывает, что работа специалиста это 6% работы сервера (без учета работы сервера как несколько специалистов и примерно одинаковой скоро-

сти решения инцидентов). Таким образом уровень решения инцидентов системой в 50% выполнит требования по прибыли примерно 1027 %.

Общая характеристика работы

процесс регистрации и устранения проблемных ситуаций, возникающих в ІТ-инфраструктуре предприятия

Целью данной работы является разработка интеллектуальной системы повышения эффективности деятельности IT-службы предприятия. **Область исследования** данной работы это разработка методов и алгоритмов решения задач системного анализа, оптимизации, управления, принятия решений и обработки информации в IT-отрасли. **Предметом исследования** является процесс регистрации и устранения проблемных ситуаций, возникающих в IT-инфраструктуре предприятия.

Для достижения поставленной цели необходимо было решить следующие задачи:

- 1. Провести теоретико-множественный и теоретико-информационный анализ сложных систем в области поддержки информационной инфраструктуры
- 2. Создать модель целевой области
- 3. Исследовать модели мышления и выбрать наиболее подходящую
- 4. На основе выбранной модели мышления разработать модель проблемноориентированной системы управления, принятия решений и оптимизации технических объектов в области обслуживания информационной структуры предприятия
- 5. Создать архитектуру приложения на основе модели
- 6. Реализовать прототип на основе архитектуры
- 7. Провести апробацию прототипа на тестовых данных

Основные положения, выносимые на защиту:

- 1. Теоретико-множественный и теоретико-информационный анализ сложных систем в области поддержки информационной инфраструктуры
- 2. Модель проблемно-ориентированной системы управления, принятия решений и оптимизации технических объектов в области обслуживания IT
- 3. Прототип программной реализации модели проблемноориентированной системы управления, принятия решений и оптимизации технических объектов в области обслуживания IT

4. Апробация системы на контрольных примерах и ее результаты

Научная новизна:

- 1. Была создана модель проблемно-ориентированной системы управления, принятия решений в области обслуживания информационной структуры предприятия на основе модели мышления
- 2. Была представлена новая модель данных для модели мышления и оригинальный способ ее хранения, эффективный по сравнению с другими базами данных
- 3. Было выполнено оригинальное исследование моделей мышления в области обслуживания информационной структуры предприятия
- 4. На основе модели была создана архитектура системы и ее прототип

Практическая значимость Система, разрабатываемая в рамках данной работы носит значимый практический характер. Идея работы зародилась из производственных проблем в ІТ отрасли, с которыми автор сталкивался каждый день. Только глубокое понимание области помогло выбрать правильное решение. Степень достоверности научных исследований и практических рекомендаций базируется на корректной постановке общих и частных, поставленных выше, задач, использовании известных фундаментальных теоретических положений технической кибернетики, достаточном объёме статистического моделирования и экспериментальном материале исходных данных для численных оценок достижимых качественных показателей.

В работе были проведены исследования согласно паспорту специальности 05.13.01, сопоставление приведено в Таблице 3.

Таблица 3 — Сопоставление направлений исследования специальности 05.13.01 и исследований, проведенных в работе

Направление исследования	Результат работы
Разработка критериев и моделей	В рамках работы была разработана мо-
описания и оценки эффективно-	дель системы принятия решения и об-
сти решения задач системного	работки информации в области решения
анализа, оптимизации, управле-	запросов пользователя на естественном
ния, принятия решений и обра-	языке.
ботки информации	
	Продолжение следует

Таблица 3 – продолжение

Направление исследования	Результат работы		
Разработка проблемно-	По модели, разработанной в предыду-		
ориентированных систем	щем пункте был разработан прототип		
управления, принятия решений	системы принятия решения Thinking-		
и оптимизации технических	Understanding, который был испытан на		
объектов	модельных данных.		
Методы получения, анализа и	В рамках системы TU был разработан ме-		
обработки экспертной информа-	тод обработки экспертной информации -		
ции	обучение при помощи модели мышления		
	TU, основанной на принципах модели 6-		
	ти Марвина Мински.		
Разработка специального мате-	В рамках разработки системы TU были		
матического и алгоритмическо-	созданы специальные алгоритмы для ана-		
го обеспечения систем анализа,	лиза запросов пользователя и принятия		
оптимизации, управления, при-	решений.		
нятия решений и обработки ин-			
формации			
Теоретико-множественный и	В рамках работы был проведен ком-		
теоретико-информационный	плексный анализ области поддержки про-		
анализ сложных систем	граммного обеспечения, с помощью кото-		
	рого была построена система данной об-		
	ласти и выделены участки для оптимиза-		
	ции принятия решений.		
Методы и алгоритмы интеллек-	Система, разработанная в рамках данной		
туальной поддержки при приня-	работы в включает в себя инновационные		
тии управленческих решений в	методы и алгоритмы поддержки принятия		
технических системах	решений, использующих в своей основе		
	модель мышления на базе модели мышле-		
	ния Человека, описанной в книге Марви-		
	на Мински.		
	Продолжение следует		

Таблица 3 – продолжение

Направление исследования	Результат работы	
Визуализация, трансформация и	Представлена наглядная визуализация	
анализ информации на осно-	данных по системному анализу области	
ве компьютерных методов обра-	удаленной поддержки инфраструктуры.	
ботки информации		

Апробация работы. Основные результаты работы докладывались на:

- Конференция Лобачевского 2011
- WCIT-2012
- AINL-2013
- RCDL-2014
- AMSTA-2015

Апробация работы проводилась на выгрузка инцидентов из систем регистрации ОАО "АйСиЭл КПО ВС". Система показала хорошие результаты обработки данной информации. **Личный вклад.** Автор принимал активное участие в исследовании целевой области, разработке архитектуры приложения, реализации прототипа, проработки теории, тестировании прототипа.

Публикации. Основные результаты по теме диссертации изложены в 8 печатных изданиях [24], [25], [26], [27], [28], [29], [30], [31], 1 из которых изданы в журналах Scopus [30], 1 в журнале Web of Science [31], 1 в журнале РИНЦ [27], 4 в тезисах докладов [24], [25], [26], [27].

Объем и структура работы. Диссертация состоит из введения, четырех глав, заключения и пяти приложений. Полный объём диссертации составляет 129 страниц с 45 рисунками и 29 таблицами. Список литературы содержит 82 на-именования.

Таблица 4 — Словарь терминов

Термин	Значение		
База Знаний	База данных приложения, представленная в		
	виде онтологии знаний		
WayToThink	Путь мышления. Основан на определении		
	Марвина Мински [32]. Класс объектов, кото-		
	рые модифицируют данные		
Critic	Критик. Основан на определении Марвина		
	Мински [32]. Класс объектов, которые высту-		
	пают триггерами при наступление определен-		
	ного события		
ThinkingLifeCycle	TLC. Основан на определении Марвина Мин-		
	ски [32]. Класс объектов, которые выступают		
	основными объектами для запуска в приложе-		
	нии - рабочими процессами		
Selector	Компонент, отвечающий за выборку данных из		
	Базы Знаний		
Instinctive	Инстинктивный уровень		
Learned	Уровень обученных реакций		
Deliberative	Уровень рассуждений		
Reflective	Рефлексивный уровень		
Self-Reflective	Саморефлексивный уровень		
Thinking			
Self-Conscious	Самосознательный уровень		
Reflection			
ThinkingUnderstanding	Система, созданная в рамках работы. Дослов-		
	ный перевод "Мышление-Понимание".		
TU	Сокращение от ThinkingUnderstanding.		

Таблица 5 — Принятые аннотации для изложения

Аннотация	Описание		
selectLinkedObject(obj:Resource,	Описание метода. selectLinkedObject		
linkName:String):	- название метода. (obj:Resource,		
Link <resource></resource>	linkName:String) - параметры метода.		
	linkName - имя параметра. String		
	тип данных. Link <resource> - тип</resource>		
	возвращаемых данных. Если метод		
	данных не возвращает, то ничего не		
	указывается.		

Глава 1. Интеллектуальные системы регистрации и анализа проблемных ситуаций, возникающих в ИТ-инфраструктуре предприятия

1.1 Сравнительный анализ систем регистрации и устранения проблемных ситуаций

В данной Главе рассматриваются имеющиеся на данный момент интеллектуальные системы регистрации и анализа проблемных ситуаций. **HP OpenView** [33] [34] [35] [36] является комплексным программным решением по мониторингу ИТ инфраструктуры предприятия. Система имеет множество модулей. Данная система охватывает широкий спектр возможностей:

- Мониторинг [37] [38]
- Регистрация инцидентов
- Управление системами

Система не поддерживает:

- Понимание и формализация запросов
- Автоматическое исправление проблемы на основе формализации запроса ServiceNOW Средства автоматизации сервиса. Предоставляет следующие возможности:
 - Регистрация инцидентов
 - Создание цепи обработки инцидента

Система не поддерживает:

- Понимание и формализация запросов
- Автоматическое исправление проблемы на основе формализации запроса

Система широко используется в ИТ инфраструктуре CERN [39] [40] для регистрации инцидентов и их решения.

IBMWatson 1.3 Вопрос-ответная система поддерживает:

- Понимания и формализацию запросов
- Поиск решений

Система не поддерживает:

- Автоматическое исправление проблемы на основе формализации запроса

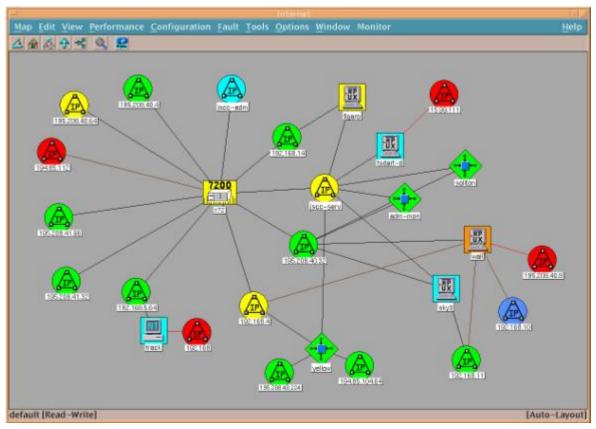


Рисунок 1.1 — HP OpenView

Система широко используется в медицине для постановке диагноза [41] [42] [43] [44]. Система реализует базвые принципы искусственного интеллекта [45] [46]. Разработка велась под супер компьютер IBM Deep Blue [47].

Прочие системы Кроме того существуют дополнительные способы автоматизации

- Обработка инцидентов посредством регулярных выражений. В таком решение нет гибкости, так как обработка идет путем поиска ключевых слов вне контекста. Метод регулярных выражений частично используется для обработки естественного языка, поиска [48], диагностики активных систем [49], анализа поведения функций [50], обработки данных в системе eDiscovery [51], в разработке способах программирования [52].
- Обработка инцидентов при помощи скриптов. Автоматизирует лишь рутинные операции

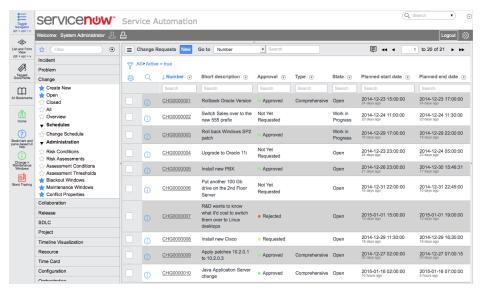


Рисунок 1.2 — Service NOW

1.2 Определение основных требований к интеллектуальным системам регистрации и анализа проблемных ситуаций в ИТ

Основными требованиями к системе является следующие:

- Мониторинг
- Регистрация инцидентов
- Управление системами
- Создание цепи обработки (Workflow) инцидента
- Понимания и формализацию запросов на естественном языке
- Поиск решений
- Применение решений
- Обучение решению инцидента
- Умение проводить логические рассуждения: генерализацию, специализацию, синонимичный поиск

Требования к системе формировались исходя из возможностей специалистов поддержки, а также анализа проблем, которыми они занимаются. Большинство инцидентов тривиальные и типичные, но все они разные. Для человека проблема "Please insall Firefox"и "Please install Chrome"идентичные, но с точки зрения формализации - нет. Общее в них можно найти взглянув на генерализацию различающейся части. Firefox и Chrome являются пакетами программного обеспечения.

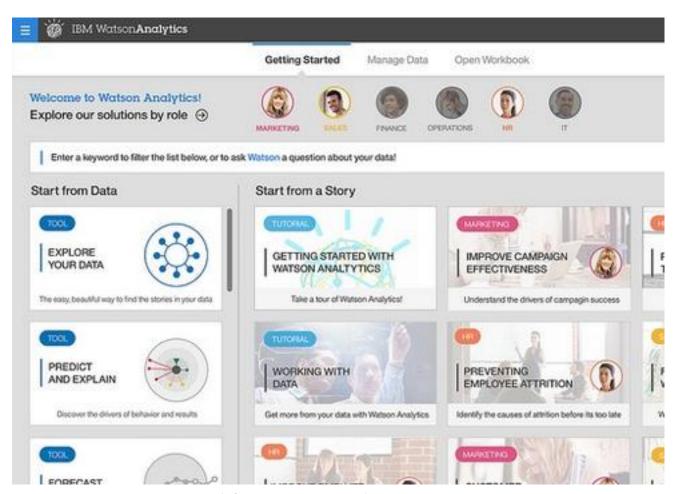


Рисунок 1.3 — Пример работы системы Watson

1.3 Сравнительный анализ методов и комплексов обработки текстов на естественном языке

1.3.1 Обработка эталонных текстов

В данном разделе проводится обзор обработчиков естественного языка. За основу были взяты инциденты из выгрузки систем поддержки ОАО "ICL КПО-ВС".

Ввиду специфики области основным языком был выбран английский язык. Был сформирован список из типичных эталонных фраз, на которых тестировались обработчики естественного языка. Фразы были выявлены путем анализа существующих отчетов об инцидентах. Примерами инцидентов являются следующие инциденты:

Инцидент 1 User had received wrong application. User has ordered Wordfinder Business Economical for her service tag 7Q4TC3J, there is completed order in LOT with number ITCOORD-18125. However she received wrong version, she received Wordfinder Tehcnical instead of Business Economical. Please assist.

Инцидент 2 Laptop – user has almost full C: but when he looks in the properties of the files and folders on C: they are only 40GB and he has a 55GB drive.

Инцидент 3 User cannot find Produkt Manageron start menu. Please reinstall.

Инцидент 4 User needs to have pdf 995 re-installed please.

Во время анализа были использованы следующие обработчики естественного языка:

- 1. Open NLP [53]
- 2. RelEx [54]
- 3. StanfordParser [55]

Результат работы подсчитывался при помощи метрик, представленных в Таблице 1.1.

Результаты приведены на сводной диаграмме Рисунок 1.4

Таблица 1.1 — Таблица метрик

Метрика	Описание	Формула
Precision	Точность	$P = \frac{tp}{tp + fp}$
		где P - precision, tp - успешно обработан- ные, fp - ложно успешные
Recall	Чувствительность	$R=rac{tp}{tp+fn}$ где R-recall, tp - успешно обработанные, fn - ложно неуспешные
F	F-measure (результа- тивность)	$F = \frac{P*R}{P+R}$ Где P - precision, R-recall.

Из диаграммы видно, что наилучшее результаты показывает обработчик RelEx [54]. После анализа необработанных инцидентов было выявлено нескольких проблем у всех обработчиков:

- 1. Невозможности корректировки простых грамматических ошибок, связанных с пропущенными пробелами или неверным форматированием. Ошибки первого типа.
- 2. Ошибки неверной интерпретации слов в предложении. Например, слово please интерпретировалось как глагол, хотя является по смыслу «формой вежливости». Ошибки второго типа.

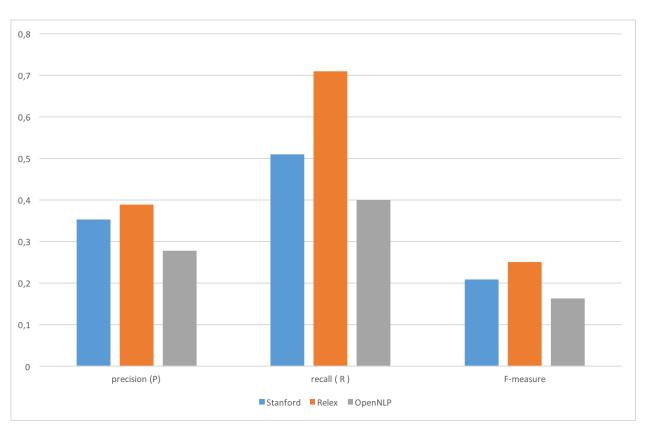


Рисунок 1.4 — Результаты обработки текстов

1.3.2 Обработка текстов с ошибками

По результатам прошлого раздела было решено выбрать в качестве обработчика естественного языка RelEx, но были выявлены некоторые проблемы. Было принято решение исправить данные проблемы при помощи предварительной обработки текста. Предварительная обработка текста была разбита на несколько фаз:

- 1. Комплексная корректировка ошибок
- 2. Обработка при помощи внутренней базы знаний

Для того, чтобы избавится от орфографический, синтаксических ошибок используется составной корректировщик. Данный компонент имеет модульную структуру и применяет корректировку последовательно.



Рисунок 1.5 — Архитектура предварительной обработки текста

Для данного компонента были написаны модули корректировки:

- Google API
- After The Deadline

Таким образом удалось исправить большинство ошибок, связанный с синтаксисом, грамматикой, орфографией. Также удалось исправить ошибки неверного написания: лишних пробелов, пропущенных запятых, пропущенных точек. По-прежнему остается проблема обработки неверной интерпретации слов в

тексте.

Для корректировка ошибок второго типа был использована инъекция в работу парсера RelEx. Вввиду OpenSource природы проекта, модульности был подменен модуль извлечения и обработки слов в предложения. Стандартный процесс обработки был разбит на «предобработку» и «обработку». Стадия «обработки» включала в себя алгоритм работы такой же как был до этого в модули, на стадии «предобработки» управление передается модулю основному приложению, который проверяет данное слово на предмет его вхождения во внутреннюю Базу Знаний и если таковое имеется, то приложение передает соответствующие корректировки в модуль

1.3.3 Сравнение средств обработки русского и английского языков

Средства обработки естественного языка принято относить в большому классу средств NLP – Natural Language Processing. Для английского языка существует множество открытых средств обработки естественного языка, для русского языка найти их гораздо сложнее. Рассмотрим архитектуру средств обработки естественного языка на примере OpenCog RelEx.

OpenCog RelEx использует результаты обработки Link Grammar [56]. Link Grammar поддерживает множество языков: английский, русский, турецкий, немецкий и т.д. RelEx использует вывод LG и преобразует его в формат связей. **Пример 1**. User is unable to start KDP web, please reinstall Java.

Результат

```
obj(start, KBP)
pos(start, verb)
inflection-TAG(start, .v)
tense(start, present)
pos([web], WORD)
noun number(KBP, singular)
definite-FLAG(KBP, T)
pos(KBP, noun)
advmod(reinstall, please)
pos(reinstall, verb)
inflection-TAG(reinstall, .v)
tense(reinstall, present)
pos(please, adv)
inflection-TAG(please, .e)
noun number(Java, singular)
definite-FLAG(Java, T)
pos (Java, noun)
pos(., punctuation)
obj(,, Java)
pos(,, verb)
tense(,, infinitive)
```

```
HYP(,, T)
_to-do(unable, ,)
pos(unable, adj)
inflection-TAG(unable, .a)
tense(unable, present)
pos(to, prep)
inflection-TAG(to, .r)
pos(be, verb)
inflection-TAG(be, .v)
_predadj(User, unable)
noun_number(User, singular)
definite-FLAG(User, T)
pos(User, noun)
```

Возьмем разбор слова start. В результате мы получаем несколько отношений:

- pos(start, verb) start глагол
- tense(start, present) время настоящее
- inflection-TAG(start, .v) метод обозначения на схеме (индекс)

На их основе можно формализовать приложение на естественном языке. Остальные парсера пока не поддерживают русский язык. Существуют открытые проекты, но они еще недостаточно развиты.

1.4 Выволы

В данной главе были рассмотрены существующие на данный момент системы в области обработки экспертной информации в области обслуживания программного обеспечения и информационной архитектуры. Все рассмотренные системы не соответствуют полному комплексу необходимых требований. В Таблице 1.2 приведены сводные данные по системам. В главе также выработаны критерии сравнения обработчиков естественного языка и выполнен основной анализ об-

работчиков естественного языка. Ввиду развитости и доступности было решено использовать OpenCog RelEx.

Таблица 1.2 — Сравнительный анализ существующих решений

Сравнительный пункт	HP Open View	ServiceNOW	IBM Watson
Мониторинг	Да	Да	Да
Регистрация инцидентов	Да	Да	Да
Управление системами	Да	Нет	Нет
Создание цепи обработки (Workflow) инцидента	Да	Да	Нет
Понимания и формализацию запросов на естественном языке	Нет	Нет	Да
Поиск решений	Нет	Нет	Да
Применение решений	Нет	Нет	Нет
Обучение решению инцидента	Нет	Нет	Да
Умение проводить логические рассуждения: генерализацию, специализацию, синонимичный поиск	Нет	Нет	Нет

Глава 2. Создание модели интеллектуальной системы принятия решений для регистрации и анализа проблемных ситуаций в ИТ-инфраструктуре предприятия

В данной главе рассматриваются модели, которые были изучены при создании системы. Важно отметить, что работа над системой велась с 2011 года. Было выпущено 3 рабочих версии прототипа системы, реализующие различные модели мышления.

Модели мышления

В работе было рассмотрено несколько созданных и испытанных моделей систем:

- Модель Menta 0.1 с использованием Деревьев Принятия Решений (Menta 0.1)
- Модель Menta 0.3 с использованием Генетических алгоритмов [57]
- Модель TU 1.0, основанная на модели 6-ти Марвина Мински [32]

Модель на базе нейронных сетей (поддерживающая обучение) была отброшена на предварительной стадии оценки, так как имеет большие требования производительности [58], что порождает высокую стоимость.

2.1 Построение модели Menta 0.1 с использованием деревьев принятия решений

Данная модель являлась одной из первых, которая была опробована. Она была основана на деревьях принятия решений [59]. Деревья принятия решений широко используются в вопросно-ответных системах [60], [61], [62]. В построение модели данной системы использовались следующие компоненты:

- Обработка запросов на естественном языке
- Поиск решения
- Применение решения
- База знаний

Системы была ориентирована на выполнение простых команд, например, добавить поле на форму. Основаная функция модели представлена следующим потоком:

- 1. Получение и формализация запроса
- 2. Поиск решения при помощи Деревьев Принятия Решений
- 3. Изменение модели приложения в формате OWL [63]
- 4. Генерация и компиляция приложения

2.1.1 База знаний на основе OWL

В качестве базы знаний использовался owl-файл. С помощью редактора Protege [64] в базу вводились данные о приложении в виде семантической сети. Для тестирование было создано приложение, которое выполняло функцию по добавлению заказов в базу. На Рисунке 2.1 представлен класс Order в формате OWL. Слева отображаются супер классы (классы-предки), к которым он привязан. Например, BLL - класс относится к бизнес логике приложения, Module - отдельный модуль в рамках системы. Справа представлены свойства класса, их описание представлено в Таблице 2.1. С помощью предикатов определяется поведение свойства: создать файл, создать новое поле. В Таблице 2.2 представлено описание иерархии предикатов. На Рисунке 2.2 представлен класс CreateCustomer в OWL. Сюда входят описание всех необходимых свойств для генерации файла на языке Java.

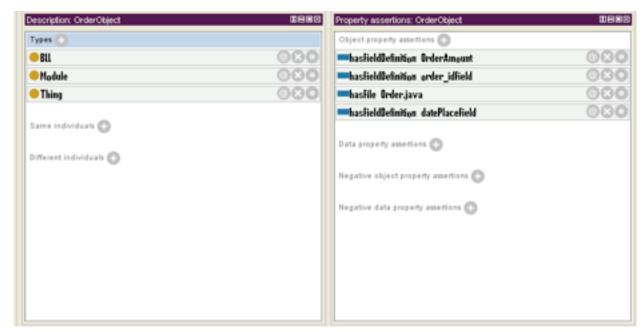


Рисунок 2.1 — Представление класса Order в OWL. Визуализация Protege.

Таблица 2.1 — Описание свойств класса Order в OWL

Свойство	Предикат	Описание	
OrderAmount	hasFieldDefinition	Поле: сумма заказа	
orderidField	hasFieldDefinition	Поле: идентификатор заказа	
Order.java	hasFile	Идентификатор имени файла	
		для генерации	
datePlaceField	hasFieldDefinition	Поле: время размещения заказа	

Таблица 2.2 — Описание иерархии предикатов

Предикат	Описание	
hasFieldDefinition	Предикат, обозначающий свой-	
	ство класса	
hasMethodDefinition	Предикат, обозначающий функ-	
	цию	
classDefinition	Обозначение класса	
database	Обозначение базы данных	

2.1.2 Основные компоненты модели

Основными компонентами модели является:

- 1. Request parser (Stanford parser)
- 2. Генерация Action (Action Generator)
- 3. Исполнение Action (Action Applier)
- 4. Генерация приложения (Application Generator)

Request parser формализует запрос на естественном языке. Action Generator генерирует Action объект из результатов работы парсера, основываясь на Деревьях принятия решений и базе данных. Основной задачей данного модуля является генерация имени модуля, действия и поля. Модуль Action Applier ищет объект в модели по данным от Action Generator и производит действие, кроме того, используя предикат dependOn, он производит модификацию всех зависимых классов. В модели поддерживается два типа Action: RemoveFieldAction (удаление поля), AddFieldAction(добавление поля). После завершения работы производится генерация целевого приложения на языке Java при помощи OWL модели в модуле Application Generator. На Рисунке 2.3 представлена диаграмма последовательно-



Рисунок 2.2 — Представление класса CreateCustiner в OWL. Визуализация Protege.

сти для основного рабочего потока.

2.2 Модель Menta 0.3 с использованием Генетических алгоритмов

После работы над ошибками была предпринята попытка сделать поиск решения более универсальным. В данной модели был добавлен модуль логики для оценки решения и модуль генетических алгоритмов для генерации решения. Генетические алгоритмы часто применяются в биологически инспирированных системах [65], [66]. Кроме того, есть примеры использования и в система поддержки принятия решений, но эффективность таких систем не доказана [67]. В рамках данной модели были сформированы основные компоненты будущей модели:

- Критерии Приемки (Acceptance Criteria)
- How-To для хранения решений проблем
- Формат данных OWL
- Использование логических вычислений для проверки решения

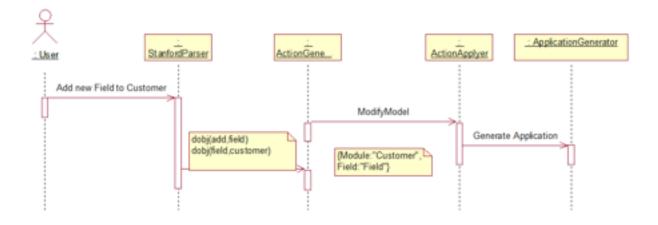


Рисунок 2.3 — Диаграмма последовательности для основного потока в модели Menta 0.1

Система содержала внутри себя модель приложения. При помощи генетического алгоритма модель строила из частей новую систему и проверяла ее при помощи логического движка [68] соответствию входным критерия приемки, перегружая Fitness функцию для поколения [69].

2.2.1 Основные компоненты модели

Модель состоит из компонентов, представленных в Таблице 2.3.

Таблица 2.3 — Компонетны модели Menta 0.3

Компонент	Описание		
MentaController	WebService, который предоставляет интер-		
	фейс для общения с пользователем и осталь-		
	ными системами		
SolutionGenerator	Модуль отвечает за генерацию решения. На		
	вход он получает Acceptance Criteria. Осно-		
	вой является генетический алгоритм. Для него		
	был выбран framework ecj [70] . Из всех воз-		
	можных классов в базе знаний, отсеянных по		
	классификатору составляются паросочетания.		
	К каждому паросочетанию применяется логи-		
	ческое суждение на основе AcceptanceCriteria		
	(за это отвечает модуль ReasonerAdapter). В		
	итоге паросочетание получает оченку в виде		
	пары Frequency, Confidence (частота, вероят-		
	ность). Таким образом находится максималь-		
	но лучше паросочетание. Если его показатель		
	1,1, то решение принимается, иначе отбрасы-		
	вается (на данный момент установлен жесткий		
	показатель). SolutionGenerator включает в се-		
	бя SolutionChecker, который включает в себя		
	ReasonerAdapter.		
SolutionChecker	Проверка решения. Принимает на вход вы-		
	бранные How-To, AcceptanceCriteria. Комби-		
	нирует их и передает ReasonerAdapter.		
	Продолжение следует		

Таблица 2.3 – продолжение

Компонент	Описание			
ReasonerAdapter	Транслирует How-To в термины NARS. NARS			
	– non-axiomatic reasoning system [68]. Система			
	логических суждений, разработанная профес- сором Pei Wang. Принцип ее действия это все-			
	возможная комбинация фактов. Каждый факт имеет свой frequency, confidence пару. И по со-			
	четанием получается композиция данных фак-			
	TOB.			
Translator	Транслирует объекты Базы Знаний – знания –			
	в отчеты. Отчеты бывают следующих типов:			
	Solution ReportUML Report			
	- Patch			
	В данной версии используется первый тип от-			
	чета. Этот отчет содержит описание реше-			
	ния, сгенерированного системой на выбран-			
	ном языке программирования.			
Applicator	Данный модуль применяет решение к моде-			
	ли приложения, содержащейся в базе знаний.			
	Также данный модель включает FileApplicator,			
	который генерирует решение в виде файлов на			
	выбранном языке программирования.			
KBServer	База знаний приложения. Используется сервер			
	non-SQL БД HypergraphDB.			

2.2.2 База знаний на основе графов

При реализации KBServer был создан промежуточный слой DAO (Data Access Object), данный подход широко используется в проектировании программного обеспечения [71]. Это позволяет максимально отделить реализацию

KBServer от конкретного хранилища.

EntityManagerFactory

Данный класс представляет собой фабрику EntityManager, которая создает объекты класса EntityManager с одинаковыми настройками. Настройки могут быть переписаны.

EntityManager

Основной класс для загрузки, хранения объектов из базы данных.

Configuration

Класс хранит параметры настройки базы данных, такие как физическое положение БД, максимальное количество подключений.

EntityTransaction

Данный класс используется для управления транзакциями при доступе к объектам базы данных.

При выборе физического хранилища данных были исследованы несколько хранилищ OWL данных: OWLIM, SESAME и HG. Результаты их сравнения приведены в таблице 2.4.

Таблица 2.4 — Сравнение скорости доступа к данным баз знаний

•	Sesame	OWLIM	HG
nanoseconds	select 10	select 10	select 10
with compilation	26253058	3012115	6813994
not cached	30545223	1122210	9045563
cached	24258390	962972	985041

Несмотря на то, что OWLIM дает лучшее результаты, был выбран HGDB, так как он предоставляет более широкие возможности доступа к данным, такие как поддержка алгоритмов работы с графами.

2.3 Модель TU 1.0, основанная на модели мышления 6-ти Марвина Мински

Следующим этапом стала модель, построенная с применением модели мышления Марвина Мински, которая содержала в себе основные концепции

предыдущих моделей и показала свою состоятельность на контрольных примерах.

- Acceptance Criteria
- Обучение
- Поиск и применение решения
- Отсутсвие обработки естественного языка

Данная модель является более универсальной и представляет собой верхнеуровневую архитектуру обработки запроса (мышления), где компонентами являются лучшие части предыдущих систем.

2.3.1 Особенности модели мышления

В 2006 году Марвин Мински опубликовал свою книгу "The emotion machine" [32], в которой предложил свой взгляд на систему мышления и памяти человека. В основу теории легла парадигма триплета Критик-Селектор-Путь мышления, k-line для сопоставления знаний. На рисунке 2.4 представлена схематичное изображение Критика-Селектора-Пути мышления

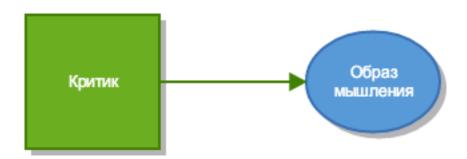


Рисунок 2.4 — Критик-Селектор-Путь мышления

Критик представляет собой определенный триггер: внешние обстоятельства, события или иное воздействие. Например, включился свет и зрачки сузились. Обожглись и одернули руку. Критик активируется только когда для этого достаточно обстоятельств. Одновременно могут активироваться несколько критиков. Например, человек решает сложную задачу. Идет активация множество критиков: считать, технические детали, кроме того параллельно может

активироваться критик переработки, сообщающей о необходимости отдыха.

Селектор занимается выбором определенных ресурсов, которыми также являются Пути мышления.

Путь мышления это способ решения проблемы. Путь мышления также может активировать следующий критик.

На рисунке 2.5 представления расширенная модель работы триплета Критик-Селектор-Путь мышления. Критик активирует селектор, который активирует путь мышления (синий круг). Путь мышления в свою очередь может активировать критик или же совершить определенные действия. Например, зажегся зеленый свет светофора, значит можно переходить дорогу.

Если активировалось много критиков, значит проблему нужно уточнить, так как степень неопределенности слишком высока. Если проблема очень похожа, то можно судить по аналогии.

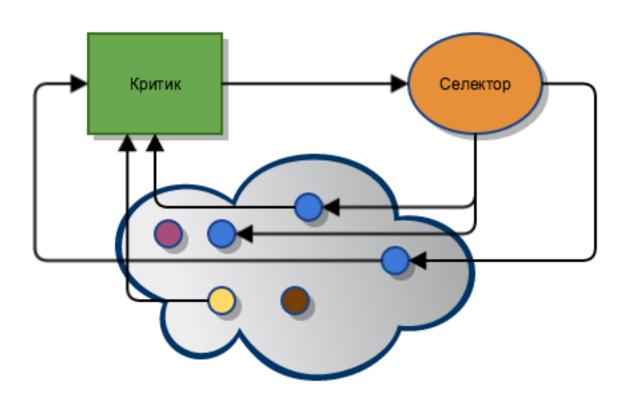


Рисунок 2.5 — Критик-Селектор-Путь мышления в разрезе ресурсов

2.3.2 Основные компоненты модели

Уровни мышления

Концепция уровней мышления представляет собой модель степени ментальной активности человека. Никто из людей не может похвастаться скоростью гепарда, гибкости кошки, силой медведя. Но наш вид все это компенсирует возможностью изобретения путей мышления. Например, чтобы быть быстрыми мы изобрели самолеты, машины. Чтобы быть сильными, мы изобрели оружие. Что же делает это возможным? Безусловно результатом всего является взаимодействие человека с окружающим миром. Именно данное взаимодействие заставляет людей изобретать что-то новое, создавать шедевры литературы и летать в космос. Но как же мы всего этого добиваемся начиная от инстинктивного одергивания руки до создания Теории всего [72]. Далее мы рассмотрим концепцию уровней мышления.

- 1. Инстинктивный уровень
- 2. Уровень обученных реакций
- 3. Уровень рассуждений
- 4. Рефлексивный уровень
- 5. Саморефлексивный уровень
- 6. Самосознательный уровень
- В Таблице 2.5 представлено описание уровней мышления.

Деление на данные уровне носит условный характер. Например уровень 5 и 6 можно объединить. Но по словам Марвина Мински принцип бритвы Оккама успешно применяется в физики, но в психологии он не должен применяться также легко.

На рисунке 2.6 представлена схематичное изображение уровней мышления. 1-3 уровни составляют личность человека. 2-5 представляют ЭГО человека (Человеческое \mathcal{S}) - осознание человека в общении с окружающими. 3-6 представляют собой сверх ЭГО человека (сверх \mathcal{S}) - его моральные установки.

Таблица 2.5 — Описание уровней мышления Марвина Мински

Уровень	Описание
Инстинктивный уро- вень	На данном уровне происходят инстинктивные реакции (врожденные). Например, боязнь обжечься. Не прыгать под машину. Общую формулу для этого уровня можно выразить как "Если, то сделать
V. C	так".
Уровень обученных реакций	На данной уровне происходит мышление обученных реакций, то есть тех реакций, которыми человек обучается в течение жизни. Например, переходить дорогу на зеленых свет. Общую формулу для этого уровня можно выразить как "Если, то сделать так".
Уровень рассуждений	а данной уровне происходит мышление с использованием рассуждений. Если я сделаю так, то будет Например, если перебежать дорогу на зеленый свет, то можно успеть вовремя. На данном уровне сравниваются последствия нескольких решений и выбирается оптимальное. Общую формулу для этого уровня можно выразить как "Если, то сделать так, тогда будет так".
Рефлексивный уровень	На данном уровне происходит рассуждение с учетом анализа прошлых событий. Например, прошлый раз я побежал на моргающий зеленый и чуть не попал под машину.
Саморефлексивный уровень	На данном уровне происходит оценка себя. Строится определенная модель с помощью которой идет оценка своих поступков. Например, мое решение не пойти на это собрание было неверным, так как я упустил столько возможностей, я был легкомысленный.
Самосознательный уровень	Самозонательный уровень на данный момент характерен только для человека. На данном уровне идет оценка поступков человека с точки зрения высших идеалов и внешних оценок. Например, а что подумают мои друзья? А как бы поступил мой герой?



Рисунок 2.6 — Иллюстрация концепции Уровней мышления

K-line

Концепция K-line была первый раз упомянута Марвином Мински в 1987 году в журнале Cognitive Science. В книге "The Society of Mind" [73] Марвин Мински раскрывает концепцию K-line. Полностью концепция описана позже в книге "The Emotion Machine" [32]. K-line представляет собой связь между двумя событиями, объединяющими их в знание. Например, объединение Пути мышления, найденного решения и активированной проблемы. Данная линия объединяет то как мы думали, решение. На Рисунке 2.7 показана K-line, которая объединяет пу-

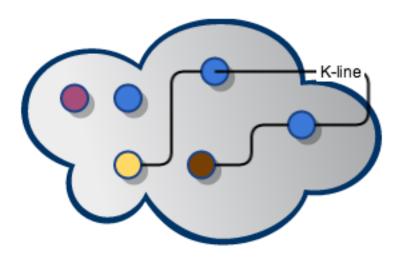


Рисунок 2.7 — Иллюстрация концепции K-line

ти мышления, решение и другие Критики. Данная концепция позволяет "запоминать" удачные решения.

2.4 Выводы

Модель Menta 0.1 имеет следующие недостатки

- 1. Отсутствие устойчивости к ошибкам входной информации: грамматическим и содержательным. Например, входной файл не имел отношения к программной системе, модель которой была в базе знаний в формате OWL
- 2. Система поиска решения работала только в рамках модели одной программы
- 3. Отсутствовала функция обучения

В данный момент существует новый подход, который использует леса деревьев принятия решений [74], он в рамках данной модели не рассматривался. Модель Menta 0.3 имеет следующие недостатки:

- Отсутсвие обучения
- Отсутсвие обработки естественного языка
- НурегGraphDB оказалась непригодный для промышленного использования
- NARS в виду своих особенностей оказался непригодным для промышленного применения на значительном объеме фактов (>20). Так как содержал в себе комбинаторный взрыв. Например при 10 фактов количество сочетаний будет равно 45 на первом уровне, далее будут сравнивать результаты этих сочетаний.
- Апробации оказалось, что критерии приемки практически описывают необходимое решение, что являлось недопустимым. Данный подход был описан в статье [75].

Для программной экспертной системы очень важно обладать способностью мыслить и рассуждать. Например, очень важно для системы уметь действовать по аналогии. Так как множество запросов типичны и отличаются лишь параметрами. Например, пожалуйста, установить Office, Antivirus и т.д.

Также для экспертной системы важно уметь абстрагировать специализированные рецепты решения. К примеру, система научилась решать инцидент "Please install Firefox". Абстрагировав данный инцидент до степени "Please install browser" система сможет теми же способами попробовать решить новый инци-

дент.

После рассмотрения нескольких моделей была выбрана модель мышления Марвина Мински, так как данная модель наиболее точно ложится на целевую область решения инцидентов в области ІТ. На основе подхода Мински была построена модель системы, которая поддерживает основные функции: обучение, понимание инцидента, поиск решения, применение решения. Более подробно с результатами апробации моделей можно ознакомиться на сайте http://tu-project.com

Глава 3. Реализация модели TU 1.0 для системы интеллектуальной регистрации и устранения проблемных ситуаций

В данной главе рассматривается архитектура системы на основе модели и ее реализация.

3.1 Архитектура системы

Архитектура системы представляет собой модульную систему. Такой подход был выбран для того, чтобы компоненты можно было удобно заменять [76]. Основными компоненты системы описаны в Таблице 3.1.

Таблица 3.1 — Основные компоненты системы ThinkingUnderstanding

Компонент	Описание
TU Webservice	Основной компонент взаимодей-
	ствия со внешними система, включая
	пользователя.
CoreService	Ядро системы, содержит основные
	классы.
DataService	Компонент работы с данными.
Reasoner	Компонент вероятностной логики.
ClientAgent	Компонент выполнения скриптов на
	целевой машине.
MessageBus	Шина данных для системы.

Система может работать в 2-х режимах: режим обучения и режим запроса. Вариант использования для режима обучения представлен на Рисунке 3.1. Главными действующими лицами является специалист технической поддержки (TSS), в общем случае это Пользователь (User). Данный вариант использования имеет несколько ветвей, которые представлены в Таблице 3.2.

Второй вариант использования это основной кейс. Главными действующими лицами системы является заказчик (Customer), в общем случае это базовый

Таблица 3.2 — Описание ветвей в Варианте использования "Режим обучения"

Ветвь	Описание
communication:Train	Обучение посредством комму-
	никации с системой специалиста
	технической поддержки
communication:ProvidesSolution	В случае коммуникации в ре-
	жиме обучения специалист
	технической поддержки дол-
	жен предоставить не только
	сам запрос, который будет
	формализован системой, но
	также решение данного запроса.
	Система формализует запрос,
	формализует решение и создаст
	между ними связи
communication:ProvideRequest	Специалист технической под-
	держки вводит в систему запрос
communication:MonitorsSolution	Специалист технической под-
	держки смотрит как применя-
	ется решение, если находится
	проблема, то решение коррек-
	тируется в посредством запроса
	CorrectSystemSolutions

класс Пользователь (User). Он также имеет несколько ветвей, представленных в Таблице 3.3

Таблица 3.3 — Описание ветвей в Варианте использования "Основной режим обучения"

Ветвь	Описание
ProvideRequest	Заказчик вводит запрос в систе-
	му на естественном языке. Это
	может быть либо прямая ко-
	манда (например, Install Firefox,
	please), либо описание пробле-
	МЫ
communication:ProvideClarificationResponse	В случае, если система не мо-
	жет формализовать запрос, ли-
	бо нашлось множество решений,
	то система запрашивает пользо-
	вателя детали
communication:ProvideConfirmationResponse	В случае, когда система нашла
	решение, она запрашивает поль-
	зователя подтверждение о том,
	что искомое решение решило
	его проблему

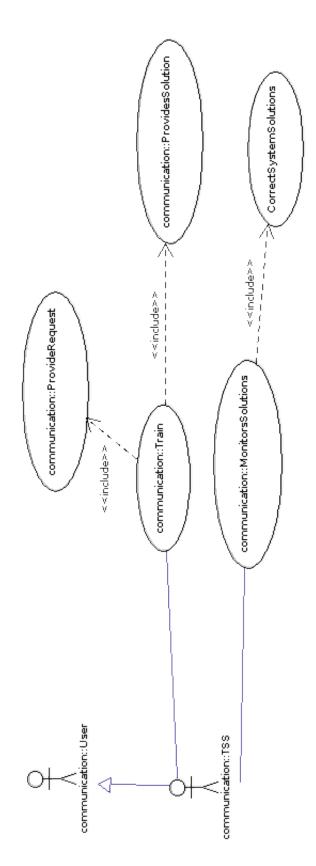


Рисунок 3.1 — Вариант использования. Обучение.

3.1.1 Компоненты системы

На Рисунке 3.2 представлена диаграмма компонентов системы. Взаимодействие компонентов системы показано на рисунке 3.3. Пользователь взаимодействует с системой посредством компонента WebService 3.1.2. Данный компонент построен на стандарте WS SOAP для универсального использования в различных системах [77]. Взаимодействие происходит по следующей схеме.

- 1. WebService получает запрос пользователя. Сохраняет запрос в Базу Знаний (Базу данных) 4.
- 2. WebService отправляет сообщение типа Request с информацией о запросе в компонент MessageBus (шина).
- 3. Один из экземпляров CoreService компонента обрабатывает запрос.
- 4. Компонент CoreService обрабатывает запрос и сохраняет результаты в Базу Знаний, затем он отправляет в MessageBus сообщение RequestCompleted и сообщение ActionsToExecute с действиями, которые необходимо исполнить
- 5. WebService получает сообщение RequestCompleted с результатами выполнения запроса и уведомляет подписчиков (конечных пользователей)
- 6. Компонент ClientAgent получает сообщение ActionsToExecute со списком действий, которые необходимо исполнить на целевых машинах

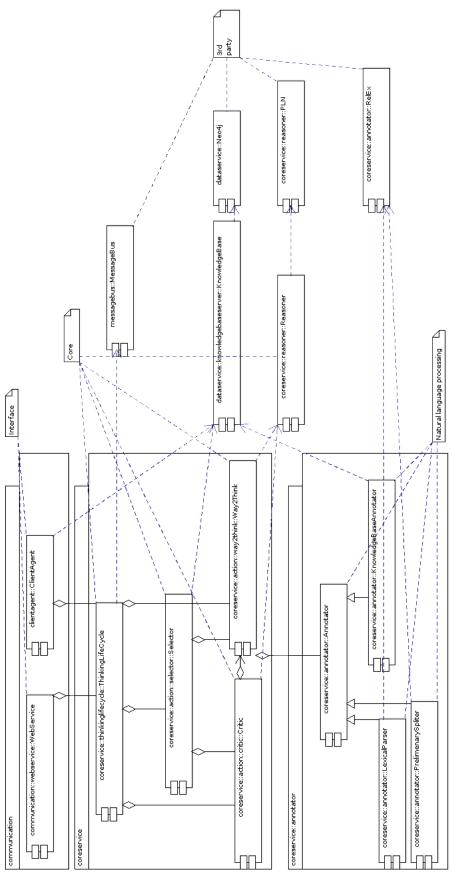


Рисунок 3.2 — Диграма компонентов системы

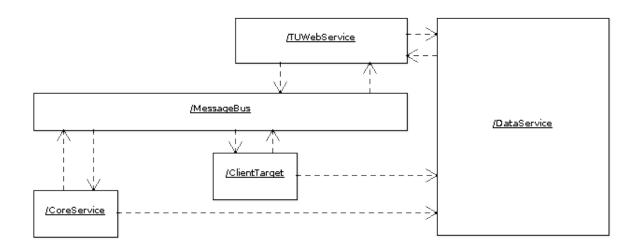


Рисунок 3.3 — Диграма взаимодействия компонентов

3.1.2 Komnoheht WebService

Данный компонент обрабатывает запросы пользователей. Запрос пользователя представляется объектом Request, который содержит информацию о пользователя, а также ссылку на метод, который будет вызван, когда запрос будет обработан. Вся работа происходит в компоненте CoreService. На Рисунке 3.4 представлен интерфейс компонента. В Таблице 3.4 представлено описание методов.

<<interface>> WebService

createRequest(request : Request) : RefObject subscribe(user : User, subscription : Subscription) unsubscribe(user : RefObject, subsription : RefObject)

updateSubscription(user: RefObject, subscription: Subscription) getSubscription(subscriptionID: RefObject): Subscription

findRequests(user : RefObject) : List[Request]

createUser(user : User) : RefObject

updateUser(user : User) removeUser(user : Ref**0**bject)

findRequest(request : RefObject) : Request

Рисунок 3.4 — Интерфейс компонента WebService

Подробное описание классов представлено в А. Основной алгоритм работы компонента:

- 1. Пользователь создает запрос, используя метод WebService.createRequest
- 2. Система сохраняет запрос в Базу Знаний и начинает его обработку
- 3. Когда изменяется статус запрос request.state система оповещает подписчиков на этот запрос

Таблица 3.4 — Описание методов компонента WebService

Метод	Описание
createRequest(request:Request):[RefObject]	Создает запрос от
	пользователя. В ка-
	честве параметра в
	метод передается
	SubscriptionID, по ко-
	торому идет проверка
	запроса.
subscribe(user:User,subscription:Subscription)	Создает подписку для
	пользователя.
unsubscribe(user:RefObject,subscription:RefObject)	Убирает подписку
	пользователя.
updateSubscription(user:RefObject,	Обновляет подписку
subscription:Subscription)	пользователя.
getSubscription(subscriptionID:RefObject):List <request></request>	Возвращает подписку.
findRequests(user:RefObject)	Возвращает запросы
	пользователя.
createUser(user:User):RefObject	Создает пользователя.
updateUser(user:User)	Обновляет информа-
	цию о пользователе.
removeUser(user:RefObject)	Удаляет информацию о
	пользователе.
findRequest(request:RefObject):Request	Возвращает запрос по
	ссылке.

3.1.3 Компонент CoreService. Thinking Life Cycle

Это основной компонент системы, ответственный непосредственно за выполнение запросов. Данный компонент управляет потоками, событиями приложения. Он запускает исполнение Критиков (Critic), Селекторов (Selector), Путей мышления (WayToThink), осуществляет обмен данных между компонентами. Компонент построен на фреймворке Akka Concurrency, который позволяет разрабатывать приложения, которые могут работать параллельно [78].

В данном компоненте реализовано шесть уровней мышления.

- 1. Instinctive Инстинктивный уровень
- 2. Learned Уровень обученных реакций
- 3. Deliberative Уровень рассуждений
- 4. Reflective Рефлексивный уровень
- 5. Self-Reflective Thinking Саморефлексивный уровень
- 6. Self-Conscious Reflection Самосознательный уровень

На уровне Instinctive идет обработка сгенерированных по шаблону инцидентов. Объект, который используется для обработки использует паттерн Akka [78]. На рисунке 3.5 представлена диаграма классов компонента. В таблице 3.5 представлено описание методов компонента.

Таблица 3.5 — Описание методов класса (компонента) ThinkingLifeCycle

Метод	Описание
onMessage(message : Message)	Данный метод вызывается при получении со-
	общения от шины. После этого происходит
	обработка запроса, вычисляется список дей-
	ствий, которые нужно выполнить. После это-
	го запускается исполнение этих действий. На
	рисунке 3.6 представлена диаграмма действий
	для этого метода.
	Продолжение следует

Таблица 3.5 – продолжение

Метод	Описание
apply(request : Request) :	Данный метод используется для запуска обра-
List[Action]	ботки входящего запроса. Для запроса создает-
	ся контекст, если такой уже не был создан. По-
	сле этого вызывается следующий компонент
	системы Selector, который выбирает необходи-
	мые ресурсы из базы. На рисунке 3.8 представ-
	лена диаграмма действий для этого метода.
apply(actions : List[Action]) :	Данный метод запускает обработку действий.
TransFrame	Все действия разделяются на Critic (триггеры
	действий, которые в итоге должны перейти в
	WayToThink через Selector) и WayToThink (пу-
	ти мышления, непосредственно обработчики
	данных, классы, которые производят измене-
	ния данных) На рисунке 3.9 представлена диа-
	грамма действий для этого метода.
processWay2Think(inputContext:	Данный метод запускает обработку
Context, outputContext: Context):	WayToThink 4. Данный метод создает вход-
TransFrame	ной контекст (InputContext), заполняет его
	параметрами, создает выходной контекст
	OutputContext. Затем он запускает обработку
	данных во входном контексте. На рисунке 3.10
	представлена диаграмма действий для этого
	метода.
processCritic(context: Context):	Данный метод запускает обработку Critic 4.
List[SelectorRequestRulePair]	На рисунке 3.11 представлена диаграмма дей-
	ствий для этого метода.
	Продолжение следует

Таблица 3.5 – продолжение

Метод	Описание
init(): Boolean	Данный метод инициализирует экземпляр
	класса ThinkingLifeCycle. Во время ини-
	циализации происходит Базы Знаний 4,
	подключения к Шине данных. На рисунке 3.12
	представлена диаграмма действий для этого
	метода.
start(): Boolean	Данный метод является оберткой для поддерж-
	ки Akka Concurrency. Он вызывает метод init.
stop(): Boolean	Данный метод является оберткой для поддерж-
	ки Akka Concurrency. Он останавливает рабо-
	ту экземпляра класса: останавливается сессия
	к шине данных, останавливается подключение
	к Базе Знаний.
registerProcess(process :	Данный метод регистрирует процесс в пуле.
Process, level : Level) : Process	В качестве параметра принимается Level (уро-
	вень приоритета процесса).
stop(processLevel : Level) :	Данный метод регистрирует останавливает
List[Process]	процесс. В качестве параметра принимается
	ссылка на процесс. На рисунке 3.13 представ-
	лена диаграмма действий для этого метода.

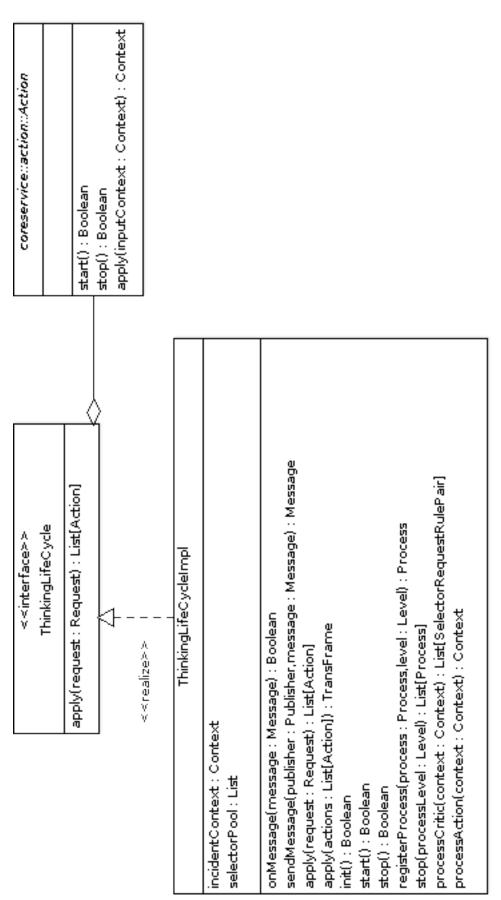


Рисунок 3.5 — Диаграмма классов ThinkingLifeCycle

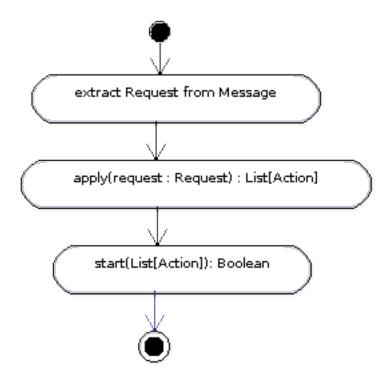


Рисунок 3.6 — Диаграмма действий метода on Message компонента Thinking LifeCycle

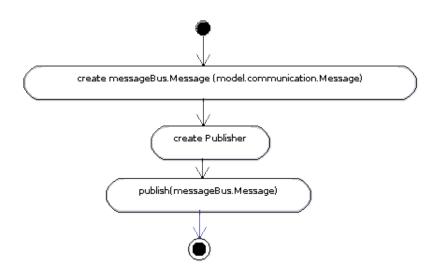


Рисунок 3.7 — Диаграмма действий метода sendMessage компонента ThinkingLifeCycle

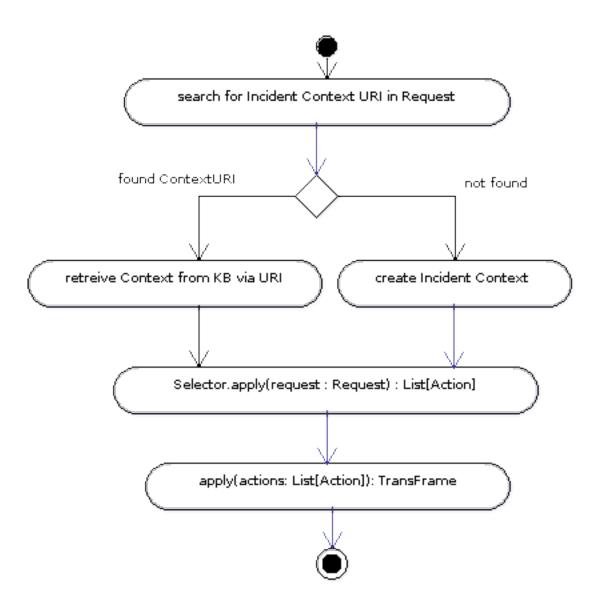


Рисунок 3.8 — Диаграмма действий метода apply компонента ThinkingLifeCycle

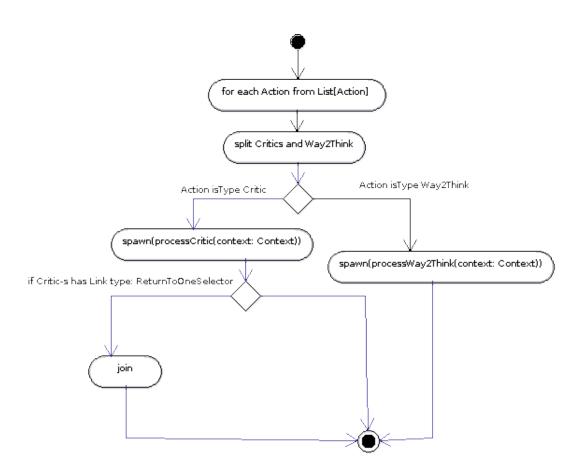


Рисунок 3.9 — Диаграмма действий метода apply компонента ThinkingLifeCycle

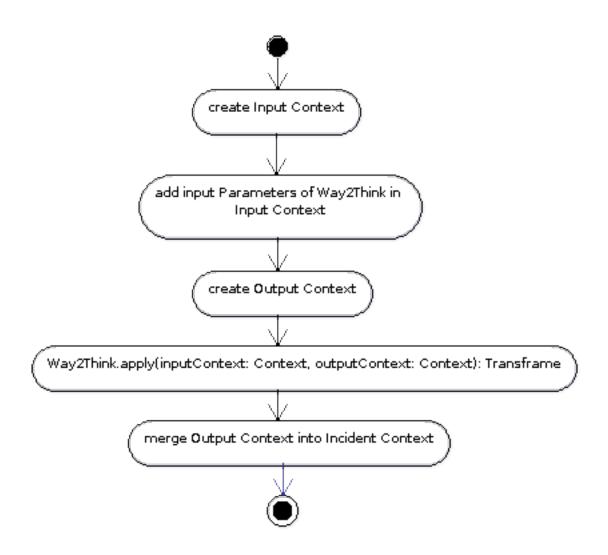


Рисунок 3.10 — Диаграмма действий метода processWay2Think компонента ThinkingLifeCycle

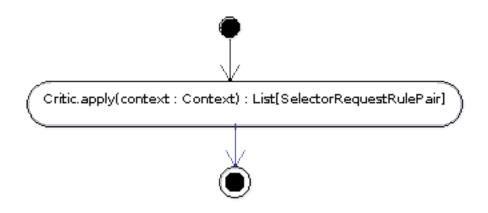


Рисунок 3.11 — Диаграмма действий метода processCritic компонента ThinkingLifeCycle

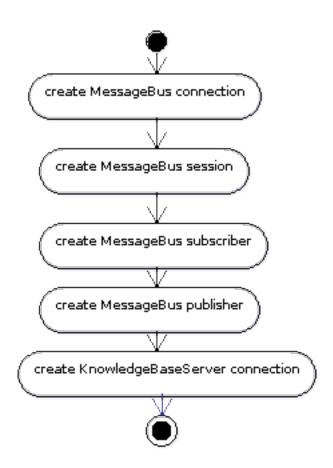


Рисунок 3.12 — Диаграмма действий метода init компонента ThinkingLifeCycle

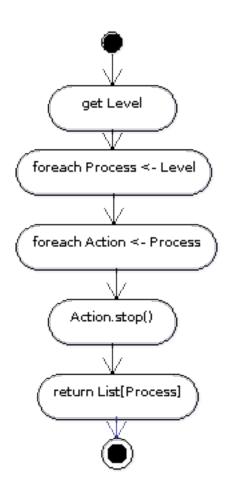


Рисунок 3.13 — Диаграмма действий метода stop компонента ThinkingLifeCycle

Описание работы компонента

Запуск и остановка

- 1. Когда приложение стартует, оно инициализирует ThinkingLifeCycle, который активирует набор критиков, базируясь на текущей цели системы. Например, цель-классифицировать инцидент, активируется набор критиков: разобрать, проверить, найти категорию.
- 2. Когда приложение останавливается оно останавливает все объекты класса и подклассов Actions (Critics, WayToThink), Selectors и ThinkingLifeCycle.

Коммуникация происходит посредством сообщений, отправленных через MessageBus (Шину Данных) 4 JMS [79]. Взаимодействие компонента с другими компонентами

- 1. Критик возвращает список Селекторов (SelectorRequestRule)
 - (a) ThinkingLifeCycle запускает обработку компонента Selector
 - (b) Selector возвращает список Action Б из базы знаний
 - (c) ThinkingLifecycle параллельно запускает возвращенные Action
 - i. Если Action это Critic
 - ii. ThinkingLifeCycle создает InputContext (входной контекст приложения) и копирует туда все данные из Context (контекста) инцидента
 - iii. Если Action это Critic с ссылками ReturnToSameSelector ThinkingLifeCycle ждет результаты и отправляет список SelectorRequestRule, возвращенные Critic новому Selector. Иными словами Critic может вернуть новый Selector. В данном случае нам нужно провести операцию Join для всех потоков [80]. В иных же случаях все Action запускаются в параллельных потоках.
 - i. Если Action это WayToThink

- ii. ThinkingLifeCycle создает InputContext (входной контекст приложения) и копирует туда все данные из Context (контекста) возвращенный Selector
- ііі. TLC 4 запускает WayToThink
- iv. TLC сохраняет параметры в OutputContext
- v. TLC сохраняет итоговый результат работы и возвращает его

3.1.4 Компонент CoreService.Selector

Selector (Селектор) это компонент, который ответственен за получение списка действий из Базы знаний, согласно входным параметрам.

Входной критерий

TLC запускает Selector с параметрами.

Выходной критерий

Selector получает список Action: WayToThink или Critic.

На Рисунке 3.14 показан интерфейс компонента. В Таблице 3.6 приведено

<≺interface≻≻
Selector
apply(request : Request) apply(goal : Goal) apply(criticResult : SelectorRequest) apply(criticResult : SelectorRequestRulePair) apply(criticResults : List[SelectorRequestRulePair]) apply(criteria : SemanticNetwork) start() stop()

Рисунок 3.14 — Интерфейс компонента Selector

описание методов компонента.

Таблица 3.6 — Описание методов класса (компонента) Selector

Метод	Описание
apply(request : Request) : Action	Данный метод на основе запроса пользователя
	получает из Базы знаний необходимые Critic
	3.1.5. На рисунке 3.15 представлена диаграм-
	ма действий для этого метода.
	Продолжение следует

Таблица 3.6 – продолжение

Метод	Описание
apply(goal: Goal): Action	Данный метод на основе цели системы полу-
	чает из Базы знаний необходимые Critic 3.1.5.
	На рисунке 3.16 представлена диаграмма дей-
	ствий для этого метода.
apply(criticResult :	Данный метод на основе работы Critic полу-
ActionProbabilityRule): Action	чает из Базы знаний необходимые Action ??.
	На рисунке 3.17 представлена диаграмма дей-
	ствий для этого метода.

Описание работы компонента

Действия при классификации инцидента

- 1. TLC 3.1.3 запускает входящие Critic 3.1.5 параллельно
- 2. Когда Critic возвращает результат работы в виде ActionProbabilityRuleTriple, TLC запускает Selector с этим параметром
- 3. Selector запускает GetMostProbableWay2Think, который возвращает наиболее вероятный WayToThink
- 4. В некоторых случаях Selector может вернуть менее вероятный вариант, если на Refelective уровне мышления сработал Critic, который посчитал, что данное решение некорректно или же пользователь признал его таким На Рисунке 3.18 представлена диаграмма действий выбора наиболее вероятного Way To Think. На Рисунке 3.10 представлена диаграмма действий классификации.

На Рисунке 3.18 представлена диаграмма действий выоора наиоолее вероятного WayToThink. На Рисунке 3.19 представлена диаграмма действий классификации инцидента. TLC 3.1.3 получает цель Классифицировать инцидент, затем Selector по этой цели возвращает необходимые Critic. Затем TLC запускает обработку Critic в разных потоках (параллельно). В данном случае рассматривает 3 Critic.

– DirectInstruction - прямые инструкции, данный Critic возвращает WayToThink Simulate 3.1.6, который ищет связь между концепциями в запросе и концепциями в Базе Знаний.

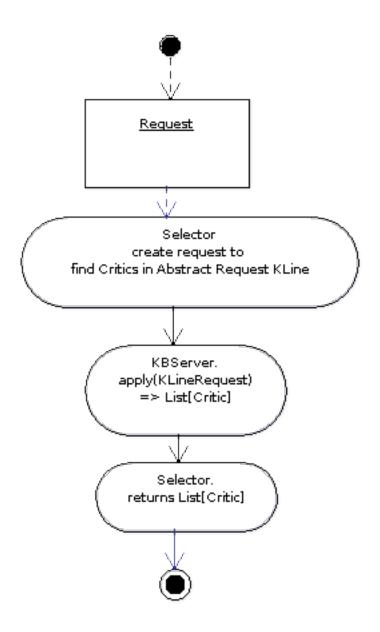


Рисунок 3.15 — Диаграмма действий метода Selector.apply(request : Request) компонента Selector

- ProblemWithDesiredState проблема с ожидаемым результатом, данный Critic возвращает Simulate+Reformulate WayToThink, которые ищут сопоставление концепциями в Базе Знаний и пытается преобразовать запрос к DirectInstruction запросу (прямым инструкциям).
- ProblemWithoutDesiredState проблема без ожидаемого резульата. Данный Critic возвращает Simulate+Reformulate+InferDesiredState, который пытается преобразовать проблему к ProblemWithDesiredState.

Затем TLC собирает результаты выполнения всех Critic и запускает их по новой, пока не будет достигнута изначальная цель.

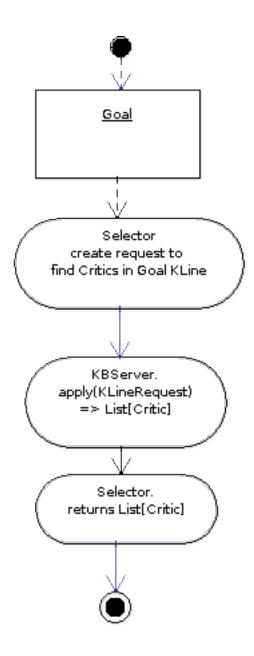


Рисунок 3.16 — Диаграмма действий метода Selector.apply(goal: Goal) компонента Selector

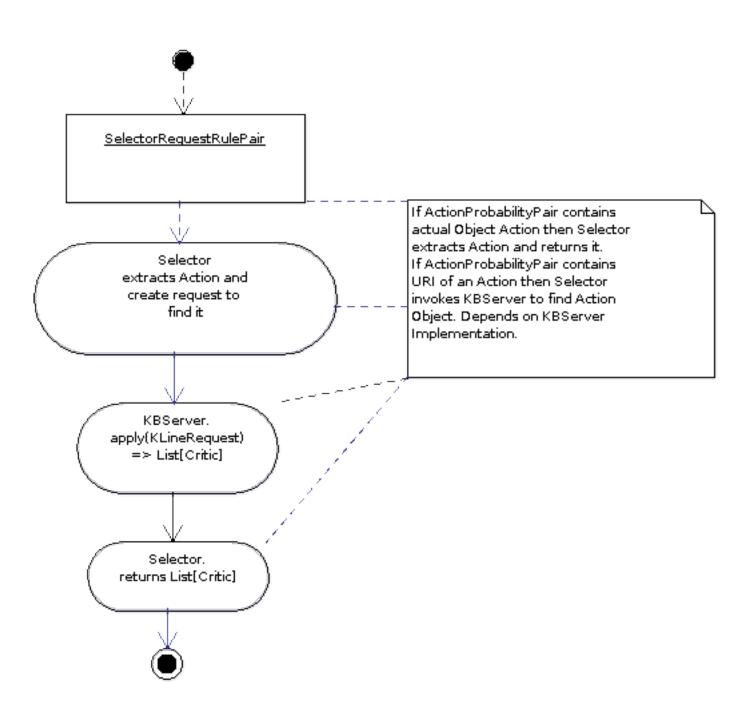


Рисунок 3.17 — Диаграмма действий метода Selector.apply(criticResult : ActionProbabilityRule) компонента Selector

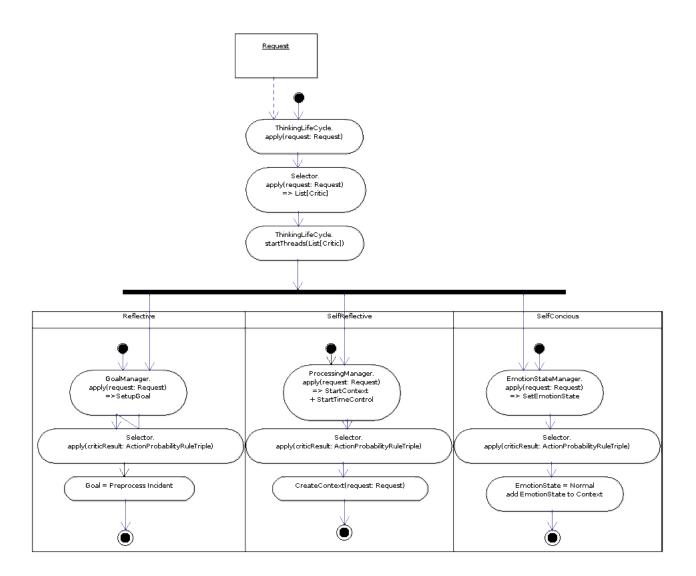


Рисунок 3.18 — Диаграмма действий выбора WayToThink

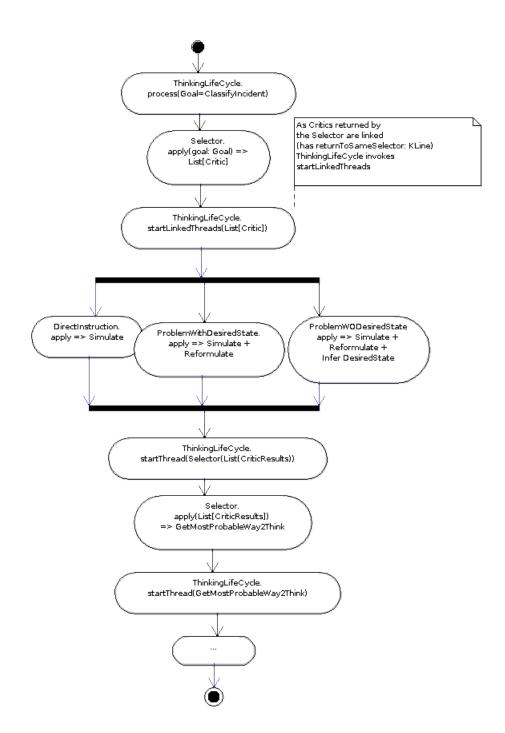


Рисунок 3.19 — Диаграмма действий классификации инцидента

3.1.5 Komnoheht CoreService.Critics

Critic является основным компонентом для анализа в триплете Critic->Selector->WayToTHink. Critic используется для классификации входной информации, рефлексии, само-анализа и т.д. и служит определенным вероятностным триггером.

Входной критерий

TLC 3.1.3 запускает Critic согласно Goal B (Цель) или Request.

Выходной критерий

Critic генерирует SelectorRequest 3.1.4. На входе Critic принимает:

- Загруженные из базы правила для работы Critic (CriticRules)
- DomainModel:SemanticNetwork доменная модель, представляющая собой семантическую сеть
- Описание инцидента, представляющая собой семантическую сеть
 На выходе Critic предоставляет следующую информацию:
 - SelectorRequest 3.1.4 запрос на выбор Selector из базы знаний
 - CriticRules правило, которое сработало для активации. Данное правило является логическим предикатом

На Рисунку 3.20 представлена диаграмма действий Critic. В Таблице 3.7 приведено описание основных классов Critic. В Таблице 3.8 представлено описание методов компонента Critic.

Таблица 3.7 — Описание основных классов Critic, используемых в системе

Critic	Описание
Manager	Простой тип критика, который работает как
	триггер Goal (см. приложение В), чтобы запу-
	стить необходимый WayToThink.
Control	контролирующий Critic, который ждет опреде-
	ленного события (срабатывает на определен-
	ное событие). Например, заканчивается, отве-
	денное на решение время.
	Продолжение следует

Таблица 3.7 – продолжение

Critic	Описание
Analyser	Анализатор, обрабатывает и выявляет тип ин-
	цидента. Например, прямые инструкции, про-
	блема с желаемым состоянием, наиболее веро-
	ятное действие.

Таблица 3.8 — Описание методов компонента Critic

Метод	Описание
exclude():List[CriticLink]	Данный метод возвращает список
	CriticLink, которые при срабатывание
	данного Critic будут игнорироваться
	с определенной вероятностью. После
	срабатывания Critic, будет посчитана
	суммарная вероятность активации. После
	чего система решит, какой Critic был в
	действительности активирован.
include():List[Critic]	Данный метод возвращает список
	CriticLink, которые при срабатывание
	данного Critic будут включаться с опре-
	деленной вероятностью.
apply(currentSituation:	Данный метод запускает Critic, после че-
SemanticNetwork,	го вернется список Selector 3.1.4 с опре-
domainModel:SemanticNetwork):	деленной веротяностью, после чего TLC
List[SelectorRequestRulePair]	3.1.3 их активирует.

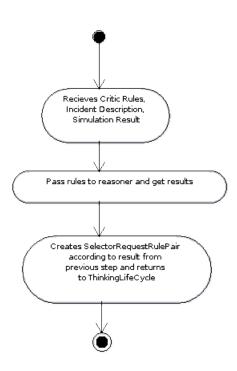


Рисунок 3.20 — Диаграмма действий компонента Critic

Основные примеры Critic с привязкой к уровням мышления:

- 1. Уровень обученных реакций
 - (a) PreprocessManager предобработка информации
 - (b) Классификаторы инцидентов: Прямые инструкции, Проблема с желаемым состоянием, Проблема без желаемого состояния
 - (c) SolutionCompletenessManager связывается с пользователем и проверяет устраивает ли его найденное решение
- 2. Уровень рассуждений
 - (a) Выбор наиболее вероятного Selector по Rule. Данный Critic после проверки правил, выбирает из них правило с большей вероятностью
- 3. Рефлексивный уровень
 - (а) Менеджер целей. Установка целей
- 4. Саморефлексивный уровень
 - (a) ProcessingManager запускает выполнение запроса
 - (b) TimeControl контроль времени исполнения запроса
 - (c) DoNotUnderstandManager активируется, когда необходимо уточнение пользователя для продолжения работы
- 5. Самосознательный уровень
 - (a) EmotionalStateManager контроль общего состояния системы

3.1.6 Компонент CoreService. WayToThink

WayToThink является основным операционным компонентом триплета Critic->Selector->WayToThink. Основными задачами данного компонента являются: обновление, преобразование, сохранение данных и коммуникация с пользователем.

Входной критерий

Запуска из компонента ThinkingLufeCycle 3.1.3. Входными данными является InputContext, который содержит параметры WayToThink.

Выходной критерий

WayToThink завершил работу. На выходе возвращается измененные данные в ходе работе.

На Рисунке 3.21 представлен интерфейс компонента.

В общем виде компонент описывает последовательность действий. В системе

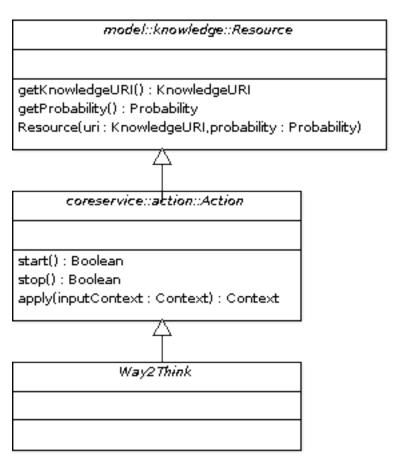


Рисунок 3.21 — Интерфейс компонента WayToThink

используется два больших класса WaytToThink простой и составной (сложный). Простые WayToThink являются встроенными в систему, остальные являются комбинацией компонентов: Critic 3.1.5, Selector 3.1.4, WayToThink 3.1.6. В Таблице 3.9 приведено описание встроенных в систему WayToThink. В Таблице 3.10 представлено описание методов WayToThink.

Таблица 3.9 — Описание встроенныъ в систему WayToThink

WayToThink	Описание
Создать контекст	Данный WayToThink создает объект Context
	для аккумуляции данных запроса.
Установить общий статус систе-	Данный WayToThink устанавливает состояние
МЫ	системы в глобальном контексте.
Установить цель системы	Данный WayToThink устанавливает цель за-
	проса в текущем контексте В.
Разделить фразу на слова и пред-	Данный WayToThink разбивает фразу на слова
ложения	и возвращает список слов.
Найти связи между входной ин-	Данный WayToThink ищет связь между вход-
формацией и базой знаний	ной информацией и базой знаний.
Извлечь связи	Данный WayToThink возвращает список свя-
	зей из фразы.
Сохранить наиболее вероятное	Данный WayToThink сохраняет наиболее веро-
решение	ятное решение.
Перефразировать (Reformulate)	Данный WayToThink ищет связь между теку-
	щим контекстом и известными проблемами,
	если есть неизвестные концепции, то он пыта-
	ется их переформулировать при помощи поль-
	зотеля.
Смоделировать (Simulate)	Данный WayToThink ищет связь между теку-
	щим контекстом и проблемами уже сохранен-
	ными в базе.
	Продолжение следует

Таблица 3.9 – продолжение

WayToThink	Описание
Найти решение	Данный WayToThink производит поиск реше-
	ния, которое прикреплено к проблеме, которая
	была найдена при помощи моделирования и
	перефразирования.
Остановить работу	Данный WayToThink останавливает работу си-
	стемы.

Таблица 3.10 — Описание методов компонента WayToThink

Метод	Описание
start()	Запустить обработку информации.
stop()	Остановить обработку, например, если выпол-
	нение идет слишком долго.
apply(inputContext:Context):	Применить WayToThink. Исполнение начнется
Context	только после вызова метода start.

WayToThink также используется как Решение (HowTo Приложение Γ), то есть описывает последовательность действий, необходимых для решения проблемы.

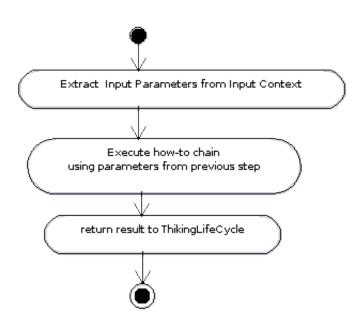


Рисунок 3.22 — Работа компонента WayToThink в режиме Рецепта решения (HowTo)

3.1.7 Компонент CoreService.PrelimenaryAnnotator

Данный компонент проводит предварительную подготовку текста: грамматическую и орфографическую коррекцию текста, а также разделение на предложения. На Рисунке 3.23 представлен интерфейс компонента. Компонент также является WayToThink, так как он производит модификацию данных контекста. В Таблице 3.11 приведено описание методов класса.

<<interface>>
PrelimenaryAnnotator
apply(incidentDescription : String) : Narrative

Рисунок 3.23 — Интерфейс компонента PrelimenaryAnnotator

Таблица 3.11 — Описание методов компонента Prelimenary Annotator

Метод	Описание
apply(incidentDescription:String):	Данный метод запускает обработку входного
Narrative	текста и его корректировку.

3.1.8 Компонент CoreService.KnowledgeBaseAnnotator

Данный компонент устанавливает связи между терминами во входной фразе и базой знаний. Данный компонент также является WayToThink 3.1.6.

Входными критериями

является список фраз.

Выходными критериями

является список ссылок на внутренние термины.

Описание работы компонента:

- 1. Получен Термин
- 2. Поиск в локальной базе знаний
- 3. Если совпадение не найдено идет запрос во внешнюю базу знаний
- 4. Внешняя база возвращает список синонимов
- 5. Компонент ищет по синонимам во внутренний базе знаний
- 6. Если поиск успешен, то создается связь между входящем термином, синонимом и концепцией в базе знаний

Например, входящий запрос содержит термин 'program', База знаний содержит термин 'computer software'. Идет запрос во внешние базы знаний, найдено computer software, program. Будет добавлена аналогия в база знаний program->computer software.

3.1.9 **Компонент DataService**

Данный компонент отвечает за хранение данных в системе. База знаний построена на графах. На Рисунке 3.24 представлен интерфейс компонента. В базе знаний используется два типа объектов Object - объект базы знаний, BusiessObject - объект для Web Service (User, Request). BusinessObject является кортежем для интеграции с внешними системами. У объекта есть ID, который уникально удостоверяет его в рамках системы. В Таблице 3.12 приведено описание методов компонента.

< <interface>></interface>
KnowledgeBaseServer
save(obj) remove(obj) select(obj) link(objs: List <resource>,linkName: String) selectLinkedObject(obj,linkName: String): List<resource> addLinkedObject(parent,toLink,linkName: String) saveRequest(obj: Request): Request selectRequest(obj: Request): Refobject saveBusinessObject(obj: RefObject): RefObject selectBusinessObject(obj: RefObject): RefObject</resource></resource>

Рисунок 3.24 — Интерфейс компонента KnowledgeBaseServer

Таблица 3.12 — Описание методов компонента DataService

Метод	Описание
save(obj:Resource): Resource	Данный метод позволяет сохранить ре-
	сурс в базу знаний.
remove(obj:Resource)	Данный метод позволяет удалить объект.
select(obj:Resource): Resource	Данный метод позволяет выбрать объект.
link(obj:List <resource>,</resource>	Данный метод позволяет сделать ссылку
linkName:String)	между 2-мя объектами.
	Продолжение следует

Таблица 3.12 – продолжение

Метод	Описание
selectLinkedObject(obj:Resource,	Данный метод позволяет выбрать все объ-
linkName:String): Link <resource></resource>	екты, которые имеют связь под названием
	linkName с объектом obj.
addLinkedObject(parent:Resource,	Данный метод позволяет создать ссылку
toLink:Resource, linkName:String)	linkName с объектом.
saveRequest(obj:Request)	Данный метод позволяет получить запрос
	из Базы Знаний.
selectRequest(obj:RefObject)	Данный метод позволяет получить запрос
	из Базы Знаний.
saveBusinessObject(obj:RefObject):	Данный метод позволяет сохранить объ-
RefObject	ект в базу.
selectBusinessObject(obj:RefObject):	Данный метод позволяет полуить объект
RefObject	из Базы Знаний.

3.1.10 Компонент ClientAgent

Данный компонент предназначен для выполнения решений на конечной машине. Данный компонент должен поддерживать обработку (см. Приложение Γ). В случае проблем компонент также должен обращаться за помощью к специалисту.

3.1.11 Компонент Reasoner

Данный компонент осуществляет логические вычисления для системы, например, для обработки правил в компоненте Critic 3.1.5. На Рисунке 3.25 представлен интерфейс компонента. В Таблице 3.13 приведено описание методов компонента.

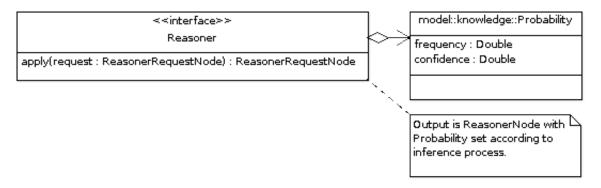


Рисунок 3.25 — Интерфейс компонента Reasoner

Таблица 3.13 — Описание методов компонента Reasoner

Метод	Описание
apply(request:	Данный метод проводит обработку правил и
ReasonerRequestNode):	считает вероятность (Probability) и уверен-
ReasonerRequestNode	ность (Confidence).

На данный момент в качестве реализации в системе используется два движка логический вычисление PLN [81] и NARS [68].

3.2 Модель данных TU Knowledge

Для работы системы была разработана уникальная схема данных - TU Knowledge, которая сочетает в себе OWL и графовую базу данных. Язык OWL, родившейся для структурирования информации Web [63] обрел широкое использование во многих схемах данных, так как давал возможность дополнительного расширенного описания взаимосвязи между данными. На Рисунке 3.26 представлена схема данных TU Knowledge. В Таблице 3.14 представлено описание схемы TU Knowledge.

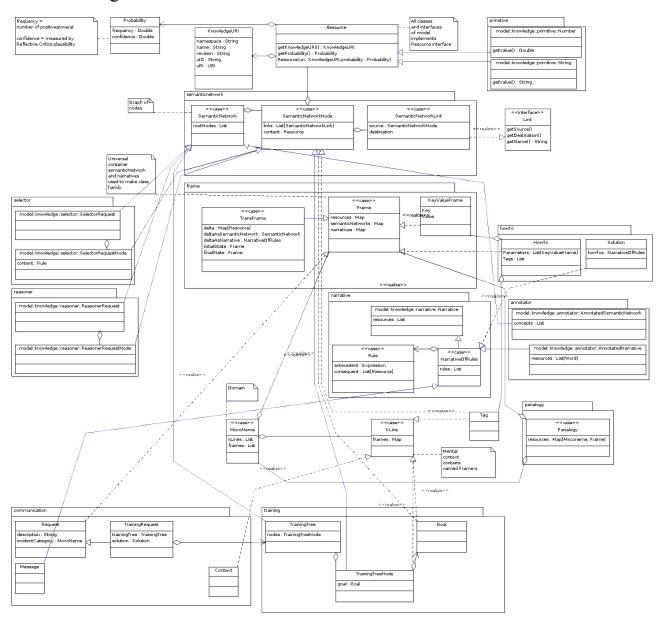


Рисунок 3.26 — Схема данных TU Knowledge в формате UML

Таблица 3.14 — Описание классов TUKnowledge

Класс	Описание
Knowledge	Базовый класс всех объектов модели. Содержит в себе
	URI, по которому уникально идентифицируется. Под-
	держивает версионность. Свойствами данного объек-
	та обладают все объекты системы. Также содержит
	Probability (Вероятность) и Confidence (Уверенность)
	поля. Например, когда в результате работу WayToThink
	получается Knowledge он имеет Confidence 0, так как он
	только что был сгенерирован, когда его проверит Critic
	на его состоятельность при помощи определенных в
	Critic правил, то он поставит ему не 0 Confidence.
Narrative	Список слов исходного запроса.
Rule	Правило. Класс описывающий правила в системы. На-
	пример, правило по которому сработает Critic 3.1.5.
AnnotatedNarrative	Слова исходного запроса и их сопоставление на концеп-
	ции в Базе Знаний
SemanticNetwork	Граф из SemanticNetworkNode и SemanticNetworkLink.
SemanticNetworkNode	Узел графа SemanticNetwork, содержит в себе ссылки на
	другие узлы, а также ссылку на Knowledge.
SemanticNetworkLink	Ссылка в графе SemanticNetworkLink.
Frame	Коллекция объектов Knowledge, с возможностью про-
	ставление специального тега для семантической груп-
	пировки.
TransFrame	Коллекция Frame, содержащая два состояния одного
	фрейма: до и после.
Goal	Цель. Приложение B .
Tag	Тоже что и цель, но использующиеся для меток.
Preliminary annotation	SemanticNetwork входного запроса.
KnowledgeBase	SemanticNetwork с сопостовлением концепциям Базы
annotation	Знаний.
Domain model	SemanticNetwork доменной модели.
	Продолжение следует

Таблица 3.14 – продолжение

Класс	Описание	
Situation model	SemanticNetwork, часть DomainModel, созданной для	
	обработки текущего запроса. Приложение Б.	
Incident	SemanticNetwork входного запроса к систему.	
K-Line	Связь между объектами. Например, когда в систему по-	
	ступает запрос она создает K-Line между Conversation,	
	Narrative.	
Conversation	SemanticNetwork, контекст инцидента.	
InboundRequest	SemanticNetwork входного запроса.	
Training Request	SemanticNetwork входного запроса для обучений.	

3.2.1 Описание запросов в рамках TU Knowledge

В рамках модели данных TU Knowledge проблема имеет следующее описание:

- Область (Микронема)
- Дата обращения
- Автор
- Приоритет
- Категория
- Теги
- Описание

Запрос на обучение включает следующие части:

- Область (Микронема)
- Дерево обучения
- Ограничения (например, время на решение)

Микронема

Данная концепция описывает контекст работы системы. В разрезе человеческого мышления это область работы мозга с нейронами и связями. Сочетание разных микронем может привести к изменению взглядов человека, характера. Например,

когда кто-то узнает новую идею и это заменяет его предыдущие представления о том или ином явлении.

3.2.2 Дерево обучения

Дерево обучения базируется на структуре Цель-Подцель. Получение целей происходит из:

- Из подцелей
- Вручную добавленные при запросе

Во время процедуры обучения возможно, что на одно уровне окажется несколько целей, тогда необходимо провести дополнительное уточнение, если такое невозможно, то будет выбрана первая цель.

Во время работы MostProbableWay2Think может использовать несколько WayToThink, в таком случае он возьмет первый (наиболее вероятный путь), если в результате его использования обучение провалиться, то будет выбран менее вероятный.

Пример

```
1. SubGoal = Resolve incident
     2. SubGoal = ParseIncidentDescription, Way2Think = ProcessText:
         KnowingHow, SemanticNetWorkWithKLines =
5 nsubj(received-3, User-1)
  aux(received-3, had-2)
  root (ROOT-0, received-3)
  amod(application-5, wrong-4)
  dobj(received-3, application-5)
10
  advmod(received-3, However-1)
  nsubj(received-3, user-2)
  ccomp(received-8, received-3)
  amod(version-5, wrong-4)
15 dobj (received-3, version-5)
  nsubj(received-8, user-7)
  root(ROOT-0, received-8)
  nn (Tehcnical-10, Wordfinder-9)
```

```
dobj(received-8, Tehcnical-10)
20 advmod(of-12, instead-11)
  prep(Tehcnical-10, of-12)
  nn (Economical-14, Business-13)
  pobj(of-12, Economical-14)
25
     2. SubGoal = UnderstandIncidentType, Critics = Deliberative,
        Type = ProblemDescription with DesiredState
       3. SubGoal = ModelCurrentSituation using ProjectDomain Model,
           Way2Think = Simulate, Model =
  User Desired (ordered) Soft (Wordfinder Business Economical)
  Operator Installed Soft (Wordfinder Tehcnical) - wrongly
30 }
       3. SubGoal = FormalizeProblemDescription using ProblemModel(
          Wrong state, Desired state), Way2Think = Reformulate,
          Model=
  WrongState = Soft.installed(Wordfinder Tehcnical), Soft.
     notInstalled(Wordfinder Business Economical)
  DesiredState = Soft.installed(Wordfinder Business Economical),
     Soft.unInstalled(Wordfinder Tehcnical)
35 }
       3. SubGoal = Find solution, Way2Think = ExtendedSearch,
          Solution =
       { Install (Wordfinder Business Economical), UnInstall (
          Wordfinder Tehcnical) }
```

3.3 Прототип системы

В прототипе были реализованы 4 уровня мышления. Основной рабочий поток приложения описан следующим алгоритмом:

- 1. Поступает запрос от пользователя
 User had received wrong application. User has ordered Wordfinder Business
 Economical. However she received wrong version, she received Wordfinder
 Tehcnical instead of Business Economical. Please assist.
- 2. GoalManger устанавливает цель системы HelpUser
- 3. Активируется набор Critic, привязанный к данной цели
- 4. Preliminary Annorator разбирает фразу
- 5. KnowledgeBaseAnnotator создает семантическую сеть и ссылки на нее
- 6. Critic на Рефликсивном уровне запускает WayToThink ProblemSolving с целью: ResolveIncident
- 7. Critic на Рефликсивном уровне выбирает WayToThink KnowingHow
 - (a) Запускаются параллельно все Critic, которые привязаны к IncidentClassification Critic, который привязан к ResolveIncident цели, в данном случае это DirectInstruction, ProblemWithDesiredState, ProblemWithoutDesiredState 3.1.3
 - (b) Selector выбирает наиболее вероятный результат работы среди всех результатов компонентов. В данном случае будет результат работы Problem Description with desired state.
 - (c) KnowingHow сохраняет варианты выбора Selector.
 - (d) Simulation WayToThink с параметрами Создать модель текущий ситуации создает модель CurrentSituation. User, Software
 - (e) Reformulation WayToThink, используя результаты предыдущего шага синтезирует артефакты, которых не хватает, чтобы получить CurrentState и DesiredState. DesiredState не указан явно. WayToThink запускает Critic размышления, чтобы найти корень проблемы. Critic размышления находит CurrentState- Wordfinder Tehcnical, DesiredState-Wordfinder Business Economical

- (f) Рефлексивные Critic оценивают состояние системы на каком шаге она находится, и если цель не достигнута, то запускают другой WayToThink, который был возвращен, например, DirectInstruction.
- (g) Critic генерации решения запускает KnowingHow Г WayToThink, ExtensiveSearch.
- (h) Selector выбирает наиболее вероятный путь мышления. В данном случае ExtensiveSearch, который будет находить решения, позволяющие привести систему в необходимое состояние (DesiredState). Если он не сможет, то он иницирует коммуникацию с пользователем.
- 8. Рефлексивный Critic проверяет состояние системы. Если Цель достигнута, то пользователю посылается ответ.
- 9. Само Сознательные Critic активируется на данном шаге и сохраняют информацию о затратах на решение.

3.3.1 UML диаграмма действий приложения

На Рисунке 3.27 представлена UML диаграма действий системы.

3.3.2 Технологии прототипа

Прототип был написан на языке Scala, с применением технологии Akka - параллельного исполнения на множестве ядер. В качестве базы используется Neo4j графовая база данных.

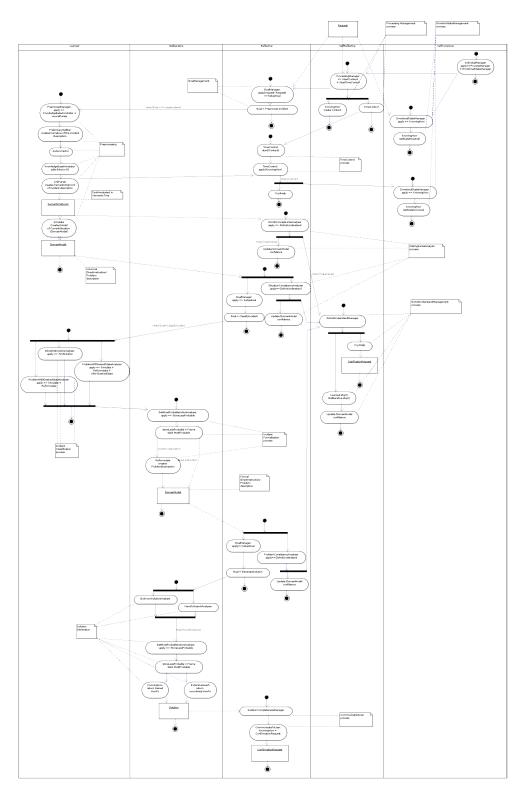


Рисунок 3.27 — Диаграмма действий LifecycleActivity

3.4 Выводы

В данной главе были рассмотрены:

- Архитектура системы по модели TU
- Модель данных TU Knowledge
- Реализация системы
- Состав прототипа
- Основной поток действий системы

Приведены алгоритмы и методы, использованные при создании системы. Рассмотрены технологии, использованные при создании прототипа. Описание было представлено с использованием универсального формата UML 2.0. В главе продемонстрированы основные потоки работы как для каждого компонента, так и для всех компонентов в целом.

По данной архитектуре была выполнена программная реализация с использованием функционального языка Scala. Основной платформой для эксплуатации системы был выбран Debian дистрибутив системы Linux, а точнее Ubuntu 12 (и выше). Связано это прежде всего с тем, что ряд компонентов был написан на C++ и использует библиотеки, доступные только на Linux.

Глава 4. Экспериментальные исследования эффективности работы модели TU

4.1 Экспериментальные данные

В качестве экспериментальных данных были взяты выгрузки данных из информационных систем из главы ??. Для обучения на базовом уровне в систему заложено две базовые концепции:

- Object объект. Базовая концепция для всех объектов.
- Action действие. Базовая концепция для всех действий.

В таблице 4.1 представлен список основных тренировочных данных.

Таблица 4.1 — Описание экспериментальных данных

Входное предложение	Описание	
Tense is kind of concept.	Обучающий запрос.	
	Создает связь между	
	концепцией Tense и	
	Concept.	
Please install Firefox.	Запрос. Пользователь	
	просит установить	
	Firefox. Результатом	
	должен быть найдено	
	решение по установки	
	Firefox.	
Browser is an object.	Обучающий запрос.	
	Создает связь между	
	концепцией Browser и	
	object.	
Firefox is a browser.	Обучающий запрос.	
	Создает связь между	
	концепцией Firefox и	
	browser.	
	Продолжение следует	

Таблица 4.1 – продолжение

Входное предложение	Описание	
Install is an action.	Обучающий запрос.	
	Создает связь между	
	концепцией Install и	
	action.	
User miss Internet Explorer 8.	Запрос. Проблема с	
	желаемым состоянием	
	(DesiredState).	
User needs document portal update.	Запрос. Проблема с же-	
	лаемым состоянием.	
Add new alias Host name on host that alias is wanted to:	Запрос. Сложная про-	
hrportal.lalala.biz IP adress on host that alias is wanted to:	блема.	
322.223.333.22 Wanted Alias: webadviser.lalala.net		
Outlook Web Access (CCC) - 403 - Forbidden: Access is	Запрос. Сложная про-	
denied	блема.	
PP2C - Cisco IP communicator. Please see if you can fix	Запрос. Сложная про-	
the problem with the ip phone, it's stuck on configuring ip	блема.	
+ sometimes Server error rejected: Security etc.		

Полный список информация об экспериментальных данных представлен в приложении ${\color{blue} {\bf J}}$

4.2 Оценка эффективности

Для верификации экспертной системы поддержки принятия решений TU была выбрана область поддержки информационной инфраструктуры предприятия, которая была в рамках работы исследована и смоделирована в Главе 1. Для доказания жизнеспособности решения производилась верификация в 2 этапа:

- Этап 1. Разбор входящего запроса на естественном языке и вычленение концепции
- Этап 2. Обработка по разработанной архитектуре и реализации модели мышления

Для Этапа 1 использовался отфильтрованная выгрузка инцидентов. Были выявлены уникальные инциденты - 1000. На данном этапе удалось добиться качества разбора на уровне 67%. Успешным считался разбор, когда правильно были определены концепции, например существительное определялось как существительное, глагол как глагол.

Для Этапа 2 использовалась часть инцидентов, которая представлена в предыдущий главе. На них запускался программный комплекс и анализировались результаты. Удалось добиться 95%. Успешным считался инцидент, который был успешно сопоставлен концепциям в Базе Знаний.

4.3 Результаты экспериментов

В данной главе были представлены основные результаты работы:

- Теоретико-множественный и теоретико-информационный анализ сложных систем в области поддержки информационной инфраструктуры
- Проблемно-ориентированная система управления, принятия решений и оптимизации технических объектов в области обслуживания IT
- Архитектура системы, ее реализация и испытания на модельных данных
 Система показала свою жизнеспособность на модельных данных. Были проведены тесты в сравнении с работой человеческого специалиста. Был выбран кон-

трольный список инцидентов. Сравнивался поиск решения для инцидентов. Основное время при опросе специалиста тратилось на коммуникацию. В Таблице приведены результаты сравнения 4.2. Тесты были выполнены на машине Intel Core i7 1700 MHz, 8GB RAM, 256 GB SSD, FreeBSD.

Таблица 4.2 — Результаты сравнения с работой человеческого специалиста

Инцидент	TSS1 (.mc)	ТU (.мс)
Tense is kind of concept.	15000	385
Please install Firefox.	9000	859
Browser is an object.	20000	400
Firefox is a browser.	5000	659
Install is an action.	8000	486
User miss Internet Explorer 8.	10000	10589
User needs document portal update.	15000	16543
Add new alias Host name on host that alias is wanted to:	10000	18432
hrportal.lalala.biz IP adress on host that alias is wanted to:		
322.223.333.22 Wanted Alias: webadviser.lalala.net		
Outlook Web Access (CCC) - 403 - Forbidden: Access is	15000	10342
denied		
PP2C - Cisco IP communicator. Please see if you can fix	13000	12343
the problem with the ip phone, it's stuck on configuring ip		
+ sometimes Server error rejected: Security etc.		

Основной проблемой для системы составляют инциденты с большой неоднозначностью, например, I should have Internet Explorer, but Firefox was installed. Здесь непонятно, нужен ли пользователю браузер Firefox или нет. Но здесь можно выявить проблему, о необходимости пользователю Internet Explorer. В таблице 4.3 приведены результаты работы системы в разрезе категорий инцидентов.

Таблица 4.3 — Описание экспериментальных данных

Класс проблемы	% успешных
Категория	Описание
Проблема с ПО	64%
Проблемы во время работы	10%
Как сделать	Запрос на инструкцию по работе с тем или иным компонентом рабочей станции
Проблема с оборудованием	0%
Установить новое ПО	100%
Проблема с печатью	80%
Нет доступа	100%

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

В работе были выполнены следующие задачи и достигнуты следующие результаты.

- 1. Была создана модель проблемно-ориентированной системы управления, принятия решений в области обслуживания информационной структуры предприятия на основе модели мышления
- 2. Была представлена новая модель данных для модели мышления и оригинальный способ ее хранения, эффективный по сравнению с другими базами данных
- 3. Было выполнено оригинальное исследование моделей мышления в области обслуживания информационной структуры предприятия
- 4. На основе модели была создана архитектура системы и ее прототип
- 5. Были созданы специальные алгоритмы для анализа запросов пользователя и принятия решений.
- 6. Система, разработанная в рамках данной работы, включает в себя инновационные методы и алгоритмы поддержки принятия решений, использующих в своей основе модель мышления на базе модели мышления Человека, описанной в книге Марвина Мински.
- 7. Была представлена наглядная визуализация структуры области удаленной поддержки инфраструктуры

Представленная в данной работе модель мышления, ее архитектура и реализация является уникальной в своем роде. На момент написания это была единственная реализация модели мышления Марвина Мински.

Разработанная в рамках работы системы не является узкоспециализированной. Она также подходит для других областей, где требуется поддержка принятия решений. Например, при постановке медицинского диагноза, чтобы отбросить ложные диагнозы.

Например, систему можно обучить органам человека и их взаимосвязи. Далее можно обучить каким заболеваниям подвержен тот или иной орган. Далее к каждому заболеванию добавить симптом. После этого можно делать запрос с симптомами и система выдаст список вероятных заболеваний со способами их лечения. В области диагностики проблем в машиностроении. Обучить систему узлам ав-

томобиля, проблемам с ними связанными, признаками этих проблем и способами их устранения.

Работа велась с использованием открытых технологий, без использования проприетарного программного обеспечения. Работа была презентована автору книги Object-Oriented Software Construction [82] Бертрану Мейеру в рамках серии лекций, проведенных при содействии Университета Иннополис в Казани в 2015 году в рамках AKSES-2015 http://university.innopolis.ru/en/research/selab/events/akses и была им отмечена. Работа выполнялась при помощи компании ОАО ÄйСиЭл КПО ВС; в рамках работы использовались и обрабатывались данные, собранные во время работы команд ICL над поддержкой информационной структуры предприятий-заказчиков.

Список литературы

- 1. *Коптелов А*. Вывод ИТ-подразделений на аутсорсинг Проблемы и решения // *IT news*. 2006. Т. 1311.
- 2. Коптелов А. Вишняков О. Анализ эффективности аутсорсинга // IT news. 2007. Т. 7(80).
- 3. *Коптелов А. Уштей С.* Аутсорсинг центра технической поддержки пользователей // *IT news.* 2007. Т. 2(75).
- 4. *Коптелов А. Елманова Н*. Аутсорсинг разработки программного обеспечения // *IT news*. 2006. Т. 16.
- 5. *Коптелов А. Караваев И.* ИТ-служба передается на аутсорсинг... // *ИКС.* 2007. Т. 8.
- 6. *TPI*. Global market size of outsourced services from 2000 to 2014 (in billion U.S. dollars) // *Statista*. 2015.
- 7. *Hartshorne R*. Outsourcing of information and knowledge services: A supplier's view // *Business Information Review*. 2015. T. 32.
- 8. *Зацепа С.* Рентабельность малого бизнеса и ИТ-аутсорсинг // *Управление ком- панией.* 2006. Т. 7.
- 9. А.К. Коптелов. Автоматизация центра поддержки пользователей // Мобильные телекоммуникации. 2006. Т. 9.
- 10. Tutubalina E. Target-based topic model for problem phrase extraction (Conference Paper) // Lecture Notes in Computer Science (including subseries Lecture Notes in Artificial Intelligence and Lecture Notes in Bioinformatics). 2015. T. 9022.
- 11. *Bello-Orgaz G.A Jung J.J.b Camacho D.A.* Social big data: Recent achievements and new challenges (Article) // *Information Fusion.* 2015. T. 28.
- 12. *Baddoura R Venture G*. This Robot is Sociable: Close-up on the Gestures and Measured Motion of a Human Responding to a Proactive Robot (Article) // *International Journal of Social Robotics*. 2015. T. 7.

- 13. *Michalos G. Sipsas P. Makris S. Chryssolouris G.* Decision making logic for flexible assembly lines reconfiguration (Article) // Robotics and Computer-Integrated Manufacturing. 2016. T. 37.
- 14. *Devarakonda M. Zhang D. Tsou C.-H. Bornea M.* Problem-oriented patient record summary: An early report on a Watson application (Conference Paper) // 2014 IEEE 16th International Conference on e-Health Networking, Applications and Services. 2014. T. 1.
- 15. Wagner J. TOP 10 MACHINE LEARNING APIS: AT and T SPEECH, IBM WATSON, GOOGLE PREDICTION // Programmableweb. 2015. T. 1.
- Ivanov V. Tutubalina E. Clause-based approach to extracting problem phrases from user reviews of products // Communications in Computer and Information Science.
 2014. T. 436.
- 17. *Садовничей В. Савина Г.* Суперкомпьютерные технологии в науке, образовании и промышленности.
- 18. *Ингланд Р.* Введение в реальный ITSM.
- 19. Ингланд Р. Овладевая ITIL.
- 20. *Будкова Л. Журавлёв Р.* Методическое руководство для подготовки к профессиональным экзаменам ISO 20000 Foundation и ISO 20000 Foundation Bridge.
- 21. Job Super. Super Job. Уровень зарплат IT специалистов. web. 2014. http://www.it-analytics.ru/analytics/trends/66314. html0.11-2011.
- 22. Налоговый кодекс Российской Федерации. Части 1 и 2. М.: Эксмо, 2015. 1344 с.
- 23. Web Time. Time Web. Стоимость аренды серверов. web. 2015. http://timeweb.com/ru/services/dedicated-server/.
- 24. Тощев А. С. К новой концепции автоматизации программного обеспечения // Труды Математического центра имени Н.И. Лобачевского. Материалы

- Десятой молодежной научной школы-конференции 'Лобачевские чтения 2011. Казань, 31 октября 4 ноября 2011'. 2011. Vol. 44. 2 pp.
- 25. Toshchev A. Talanov M. Krehov A.-Khasianov A. Thinking-Understanding approach in IT maintenance domain automation // Global Journal on Technology, Vol 3 (2013): 3rd World Conference on Information Technology (WCIT-2012).
 2013. Т. 3. Режим доступа: http://www.world-education-center.org/index.php/P-ITCS/issue/view/96.
- 26. *Toshchev A. Talanov M.* Thinking model and machine understanding of English primitive texts and it's application in Infrastructure as Service domain // *Proceedings of AINL-2013.* 2013. Режим доступа: hhttp://ainlconf.ru/material201303.
- 27. Toshchev A. Talanov M. ARCHITECTURE AND REALIZATION OF INTELLECTUAL AGENT FOR AUTOMATIC INCIDENT PROCESSING USING THE ARTIFICIAL INTELLIGENCE AND SEMANTIC NETWORKS // Ученые записки ИСГЗ 2078-6980. 2014. Т. 2. Режим доступа: hhttp://ainlconf.ru/material201303.
- 28. *Toshchev A. Talanov M.* Computational emotional thinking and virtual neurotransmitters // *International Journal of Synthetic Emotions (IJSE)*. 2014. T. 06/2014.
- 29. *Toshchev A. Talanov M.* Appraisal, Coping and High Level Emotions Aspects of Computational Emotional Thinking // *International Journal of Synthetic Emotions* (*IJSE*). 2015. T. 06/2015.
- 30. *Toshchev A*. Thinking model and machine understanding in automated user request processing // *CEUR Workshop Proceedings*. 2014. T. 1297.
- 31. Toshchev A. Talanov M. Thinking Lifecycle as an Implementation of Machine Understanding in Software Maintenance Automation Domain // Agent and Multi-Agent Systems: Technologies and Applications: 9th KES International Conference, KES-AMSTA 2015 Sorrento, Italy, June 2015, Proceedings (Smart Innovation, Systems and Technologies). 2015.
- 32. Minsky Marvin. The Emotion Machine. Simon & Schuster, 2006.

- 33. Соколов А. Н., Сердобинцев К. С. HP OpenView System Administration Handbook: Network Node Manager, Customer Views, Service Information Portal, HP OpenView Operations / Ed. by X. Шутзе. Астрахань: Издательство, 2004. 688 pp.
- 34. Tsvetkov A. Ponomareva O. Yurina M. Automation of incidents' recording process in the network of the mobile radio communication of standard GSM-900/1800 (Conference Paper) // 24th International Crimean Conference Microwave and Telecommunication Technology, CriMiCo 2014; Sevastopol, Crimea; 7 September 2014 through 13 September 2014; Category numberCFP14788-CDR; Code 109221. 2014. T. 1.
- 35. *Padhy S. Kreutz D. Casimiro A. Pasin M.* Trustworthy and resilient monitoring system for cloud infrastructures (Conference Paper) // *Proceedings of the Workshop on Posters and Demos Track, PDT'11 12th International Middleware Conference, Middleware'11.* 2011. T. 1.
- 36. Gentschen F. Hegering H. Schiffers M. IT service management across organizational boundaries (Book Chapter) // Managing Development and Application of Digital Technologies: Research Insights in the Munich Center for Digital Technology and Management (CDTM). 2006. T. 1.
- 37. Catania N. Kumar P. Murray B. Pourhedari H. Vambenepe W. Wurster K. Web Services Management Framework // Web Services Management Framework. 2003. T. 1.
- 38. Catania N. Kumar P. Murray B. Pourhedari H. Vambenepe W. Wurster K. Web Services Events (WS-Events) // Web Services Events (WS-Events). 2003. T. 1.
- 39. Alonso R.A. Arneodo G. Barring O. Bonfillou E. Dos Santos M.C. Dore V. Lefebure V. Fedorko I. Grossir A. Hefferman J. Lorenzo P.M. Moller M. Mira O.P. Salter W. Trevisani F. Toteva Z. Migration of the CERN IT data centre support system to servicenow (Conference Paper) // Journal of Physics: Conference Series. 2013. T. 513.

- 40. *Gross K. Hayashi S. Teige S. Quick R.* Open Science Grid (OSG) ticket synchronization: Keeping your home field advantage in a distributed environment (Conference Paper) // *Journal of Physics: Conference Series.* 2012. T. 396.
- 41. Wang C. Kalyanpur A. Fan J. Boguraev B.K. Gondek D.C. Open Science Grid (OSG) ticket synchronization: Keeping your home field advantage in a distributed environment (Conference Paper) // Journal of Physics: Conference Series. 2012. T. 396.
- 42. Ferrucci D. Levas A. Bagchi S. Gondek D. Mueller E.T. Watson: Beyond jeopardy! // Artificial Intelligence. 2013. T. 10.1016.
- 43. *Alterman R.* Understanding and summarization // *Artificial Intelligence Review.* 1991. T. 5(4).
- 44. *Alterman R*. Elementary? Question answering, IBM's Watson, and the Jeopardy! challenge // *Resonance*. 2014. T. 19.
- 45. *Rajaraman V.* JohnMcCarthy Father of artificial intelligence // *Resonance*. 2014. T. 19(3).
- 46. Jurafsky D. Martin J. Speech and Language Processing. // Resonance. 2008.
- 47. Campbell M. Hoane Jr. A.Joseph Hsu F.-H. Deep Blue // Artificial Intelligence. 2002. T. 134.
- 48. *Mahdi A. Tiun S.* Utilizing WordNet and regular expressions for instance-based schema matching // *Research Journal of Applied Sciences, Engineering and Technology.* 2014. T. 8.
- 49. *Lamperti G. Zhao X.* Diagnosis of active systems by semantic patterns // *IEEE Transactions on Systems, Man, and Cybernetics: Systems.* 2014. T. 8.
- 50. Fantoni G. Apreda R. Dell'Orletta F. Monge-M. Automatic extraction of function-behaviour-state information from patents // Advanced Engineering Informatics. 2013. T. 27.
- 51. *Krasner D. Langmore I.* Flexible processing and classification for eDiscovery // *Frontiers in Artificial Intelligence and Applications.* 2013. T. 259.

- 52. *Manshadi M. Gildea D. Allen J.* Integrating programming by example and natural language programming // *Proceedings of the 27th AAAI Conference on Artificial Intelligence.* 2013.
- 53. Foundation Apache Software. Apache OpenNLP. web. 2012. 04. https://opennlp.apache.org/.
- 54. Goetzel Ben. OpenCog RelEx. web. 2012. 04. http://wiki.opencog.org/w/RelEx.
- 55. *Вебер П., Вилльямс Д.* Введение в обработку информации / Под ред. Т. Зителло. Upper Saddle River, New Jersey 07458: Прентис Холл, 2009. 581 с.
- 56. *Гринберг Д.* Надежный алгоритм обработки для грамматики // *Технический отчет Университета Карнеги Мелон СМU-CS-95-125.* 1995. 1 июля.
- 57. *Stuart Russell Peter Norvig*. Artificial Intelligence. A Modern approach. Pearson, 2010.
- 58. *Katidiotis A. Tsagkaris K.* Performance evaluation of artificial neural network-based learning schemes for cognitive radio systems // *Computers Electrical Engineering.* 2010. T. 36.
- 59. *Deng H. Runger G. Tuv E.* Bias of importance measures for multi-valued attributes and solutions // *Proceedings of the 21st International Conference on Artificial Neural Networks (ICANN).* 2011.
- 60. Anaya A. Luque M. Peinado M. A visual recommender tool in a collaborative learning experience // Expert Systems with Applications. 2015. T. 45.
- 61. Sinha Y. Jain P. Kasliwal N. Comparative study of preprocessing and classification methods in character recognition of natural scene images // Advances in Intelligent Systems and Computing. 2015. T. 45.
- 62. *Trujillo-Rasua R. Yero I.* K-Metric antidimension: A privacy measure for social graphs // *Information Sciences.* 2015. T. 328.
- 63. *Лейси Л.* Owl: Representing Information Using the Web Ontology Language. 47403, Блумингтон, Либерти драйв 1663: Трэффорд Паблишинг, 2005. 302 с.

- 64. *Noy N. McGuiness D.* Ontology Development 101: A Guide to Creating Your First Ontology // *Stanford University.* 2010.
- 65. Bedia M. Castillo L. Lopez C. Seron-F. Isaza G. Designing virtual bots for optimizing strategy-game groups // Neurocomputing. 2015. T. 172.
- 66. *Cheng M. Chou J. Cao M.* Nature-inspired metaheuristic multivariate adaptive regression splines for predicting refrigeration system performance // *Soft Computing*. 2015.
- 67. Bukharov O. Bogolyubov D. Development of a decision support system based on neural networks and a genetic algorithm // Expert Systems with Applications. 2015. T. 42.
- 68. *Ванг П*. Non-Axiomatic Logic A Model of Intelligent Reasoning. США: World Scientific Publishing Company, 2013. 276 с.
- 69. *TODO*. TODO // *TODO*. 2015.
- 70. White D. Software review: the ECJ toolkit // Genetic Programming and Evolvable Machines. 2012. T. 13.
- 71. *TODO*. TODO // *TODO*. 2015.
- 72. Хокинг С. ТЕОРИЯ ВСЕГО. Москва: Амфора, 2009. 160 с.
- 73. Minsky Marvin. The Society of Mind. Simon & Schuster, 1988.
- 74. *Rokach L*. Decision forest: Twenty years of research // *Information Fusion*. 2015. T. 27,29.
- 75. *Talanov M*. Automating programming via concept mining, probabilistic reasoning over semantic knowledge base of SE domain // *Software Engineering Conference* (CEE-SECR), 2010 6th Central and Eastern European. 2010.
- 76. Jiménez T. Merayo N. Andrés A. Durán-R. Aguado J. De Miguel I. Fernández P. Lorenzo R. Abril E. An auto-tuning PID control system based on genetic algorithms to provide delay guarantees in Passive Optical Networks // Expert Systems with Applications. 2015. T. 42.

- 77. Senagi K. Okeyo G. Cheruiyot W. Kimwele-M. An aggregated technique for optimization of SOAP performance in communication in Web services // Service Oriented Computing and Applications. 2015.
- 78. *Вайтт Д*. Akka Concurrency / Под ред. К. Роланд. Артима, 2013. 521 с.
- 79. *Робинсон С.* WebSphere Application Server 7.0 Administration Guide. PACKT publishing, 2009. 344 с.
- 80. Гойтз Б., Пейерлс Т., Блох Д. Java Concurrency in Practice. Addison-Wesley Professional; 1 edition, 2006. 384 с.
- 81. Гетзель Б. Мэтью И. Probabilistic Logic Networks: A Comprehensive Conceptual, Mathematical and Computational Framework for Uncertain Inference.
 Springer: Springer, 2008. 333 c.
- 82. *Мейер Б*. Object-Oriented Software Construction 2nd Edition. Аппер Садл Ривер, США: Прентис Холл, 1997. 1296 с.

Список рисунков

1	Диаграмма состава команд	7
2	Диаграмма соотношений типов проблем	8
1.1	HP OpenView	17
1.2	Service NOW	18
1.3	Пример работы системы Watson	19
1.4	Результаты обработки текстов	22
1.5	Архитектура предварительной обработки текста	23
2.1	Представление класса Order в OWL. Визуализация Protege	29
2.2	Представление класса CreateCustiner в OWL. Визуализация Protege.	31
2.3	Диаграмма последовательности для основного потока в модели	
	Menta 0.1	32
2.4	Критик-Селектор-Путь мышления	36
2.5	Критик-Селектор-Путь мышления в разрезе ресурсов	37
2.6	Иллюстрация концепции Уровней мышления	40
2.7	Иллюстрация концепции K-line	41
3.1	Вариант использования. Обучение.	47
3.2	Диграма компонентов системы	49
3.3	Диграма взаимодействия компонентов	50
3.4	Интерфейс компонента WebService	51
3.5	Диаграмма классов ThinkingLifeCycle	56
3.6	Диаграмма действий метода onMessage компонента	
	ThinkingLifeCycle	57
3.7	Диаграмма действий метода sendMessage компонента	
	ThinkingLifeCycle	57
3.8	Диаграмма действий метода apply компонента ThinkingLifeCycle	58
3.9	Диаграмма действий метода apply компонента ThinkingLifeCycle	59
3.10	Диаграмма действий метода processWay2Think компонента	
	ThinkingLifeCycle	60
3.11	Диаграмма действий метода processCritic компонента	
	ThinkingLifeCycle	60

3.12	Диаграмма действий метода init компонента ThinkingLifeCycle	61
3.13	Диаграмма действий метода stop компонента ThinkingLifeCycle	62
3.14	Интерфейс компонента Selector	65
3.15	Диаграмма действий метода Selector.apply(request : Request)	
	компонента Selector	67
3.16	Диаграмма действий метода Selector.apply(goal: Goal) компонента	
	Selector	69
3.17	Диаграмма действий метода Selector.apply(criticResult:	
	ActionProbabilityRule) компонента Selector	70
3.18	Диаграмма действий выбора WayToThink	71
3.19	Диаграмма действий классификации инцидента	72
3.20	Диаграмма действий компонента Critic	75
3.21	Интерфейс компонента WayToThink	77
3.22	Работа компонента WayToThink в режиме Рецепта решения	
	(HowTo)	80
3.23	Интерфейс компонента Prelimenary Annotator	81
3.24	Интерфейс компонента KnowledgeBaseServer	83
3.25	Интерфейс компонента Reasoner	85
3.26	Схема данных TU Knowledge в формате UML	86
3.27	Диаграмма действий LifecycleActivity	93
A .1	Диаграмма классов интерфейсной модели	115
Б.1	Диаграмма классов Action	116
B.1	Диаграмма классов Goal	118
B.2	Диаграмма места Goal в SemanticNetwork (Семантической сети)	118

Список таблиц

1	Описание работы специалистов различных уровней поддержки	7
2	Категории инцидентов в области удаленной поддержки	
	инфраструктуры	9
3	Сопоставление направлений исследования специальности	
	05.13.01 и исследований, проведенных в работе	11
4	Словарь терминов	14
5	Принятые аннотации для изложения	15
1.1	Таблица метрик	21
1.2	Сравнительный анализ существующих решений	27
2.1	Описание свойств класса Order в OWL	30
2.2	Описание иерархии предикатов	30
2.3	Компонетны модели Menta 0.3	33
2.4	Сравнение скорости доступа к данным баз знаний	35
2.5	Описание уровней мышления Марвина Мински	39
3.1	Основные компоненты системы ThinkingUnderstanding	44
3.2	Описание ветвей в Варианте использования "Режим обучения"	45
3.3	Описание ветвей в Варианте использования "Основной режим	16
2 4	обучения"	
3.4	Описание методов компонента WebService	
3.5	Описание методов класса (компонента) ThinkingLifeCycle	
3.6	Описание методов класса (компонента) Selector	
3.7	Описание основных классов Critic, используемых в системе	
3.8	Описание методов класса Critic	
3.9	Описание встроенных в систему WayToThink	78
3.10	Описание методов компонента WayToThink	79
3.11	Описание методов компонента Prelimenary Annotator	81
3.12	Описание методов компонента DataService	83
3.13	Описание методов компонента Reasoner	85
3 14	Описание классов TUKnowledge	87

4.1	Описание экспериментальных данных	95
4.2	Результаты сравнения с работой человеческого специалиста	98
4.3	Описание экспериментальных данных	99

Приложение А

Интерфейсная модель

Интерфейсная модель содержит классы и интерфейсы для взаимодействия с пользователем.

RefObject

Представляет собой общий объект, который сохраняется в Базе Знаний. (Базовый класс для всех остальных классов и объектов)

- ObjectID- уникальный в пределах класса ключ
- Reference- уникальный в пределах всех баз знаний ключ
- Name-имя объекта

Request

Объект для хранения запроса пользователя.

- SubscriptionID идентификатор подписки
- RequestText запрос пользователя в виде текста
- Solution ссылка на решение запроса
- State статус запроса (например, Поиск Решения)
- FormalizedRequest ссылка на формализованный запрос

Subscription

Информация о подписке пользователя на события

– Endpoints - списко UserEndpoint, которые будут использоваться для обратной связи с пользователем

UserEndpoint

- Туре тип точки связи с пользователем (например, веб-сервис)
- Address адрес точки связи с пользователем



Рисунок А.1 — Диаграмма классов интерфейсной модели

Приложение Б

Описание модуля Action

Action является базовым классом для WayToThink или Critic.

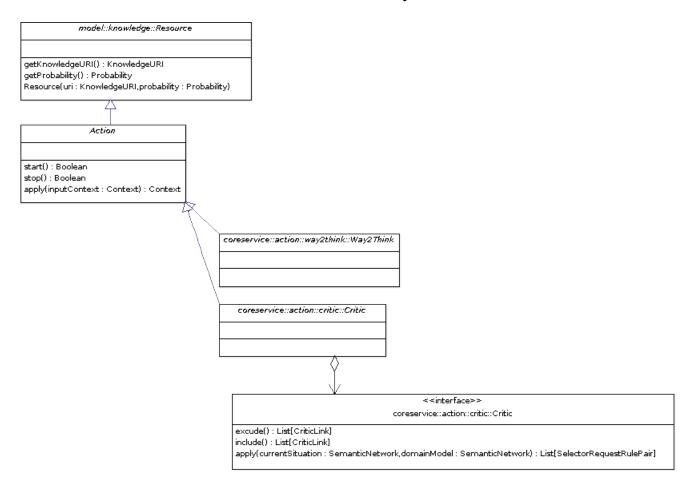


Рисунок Б.1 — Диаграмма классов Action

Приложение В

Описание модуля Цели

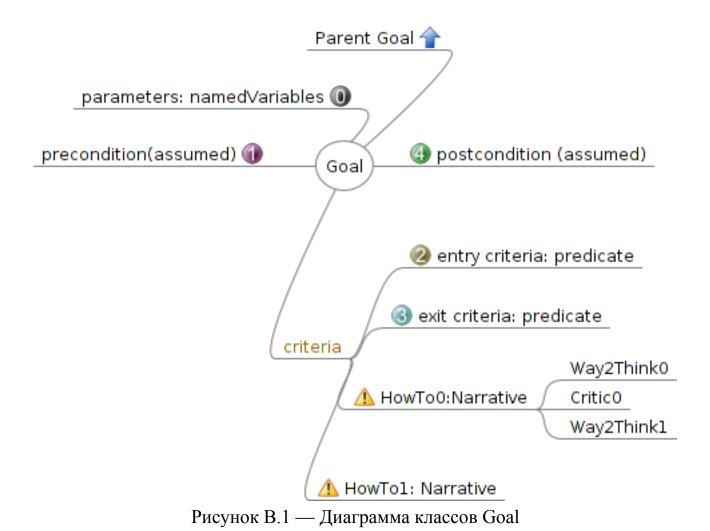
Goal (Цель) является набором вероятностных предикатов и последовательностью How-To необходимых для того, чтобы достичь цель. Goal и How-To тесно связаны. На Рисунке В.1 показан состав Goal. Goal состоит из:

- 1. Parameters параметры, которые используются предикатами для выполнения
- 2. Precondition условия, которые должны быть выполнены до выполнения проверок цели
- 3. Entry criteria входной критерий, предикат, который определяет, что цель активировалась
- 4. Exite criteria условия, когда цель считается выполненной
- 5. PostCondition дополнительные условия для выхода
- 6. HowTo набор решения. Список путей решения

Типы предикатов

В решение используется 3 типа логических предикатов: and, or, not. Представление Goal в SemanticNetwork показано на диаграмме В.2.

Иерархия целей имеет высшую цель: Помочь пользователю. Далее вниз по иерархии идут подцели: Решить инцидент, Понять тип инцидента, Найти решение инцидента и т.д.



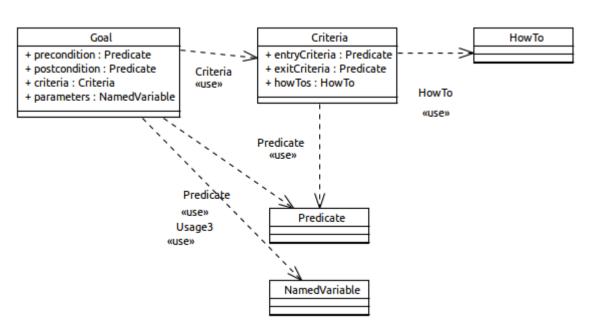


Рисунок В.2 — Диаграмма места Goal в SemanticNetwork (Семантической сети)

Приложение Г

Рецепты решений

Рецепты решений представляют собой последовательность действий выполняемых для решения проблемы, описанной в инциденте. Было разработано два типа HowTo: ValueHowTo-содержит в себе простое значение; FunctionalHowTo-содержит в себе функцию.

FunctionalHowTo состоит из следующих частей:

- 1. FunctionalBody тело функции, описывающий содержание функции
- 2. InputParameters входные параметры функции
- 3. OutputParameters выходные параметры

Комбинация FunctionaHowTo и ValueHowTo является Рецептом Решения. Например, решение проблемы неработающего сегмента кластера в формате для специалиста технической поддержки.

- Войти на сервер U1
- Запустить утилиту 12 для Windows Servers
- Открыть вкладку 1
- Перейти на All Managed Server, найти нужный Server из правой панели, открыть свойства сервера
- Нажать на Backup Exec Services
- Выберите проблемный сегмент кластера
- Нажмите Restart all Services
- Подождите и проверьте статус

Преобразованный в формат HowTo данный рецепт решения будет выглядеть как показано ниже.

```
login:howto{
    Parameters:[
5
      {Key:'ScriptName',
      Value: 'LogonScript.bat' },
      {Key:'Description',
      Value:'Logon to server'}
    1
10
    InputParameters:[
      {Key:'ServerName',
      Value:'U1'},
      {Key:'UserName',
15
      Value:'MyUser'}
    OutputParameters:[
      {Key: 'SessionID',
20
      Value:'SSSE12'},
    ]
  }
25 launch: howto {
    Parameters:
      {Key:'ScriptName',
      Value: 'LaunchScript.bat' },
30
      {Key:'Description',
      Value:'Launch the application'}
    1
    InputParameters:[
35
      {Key: 'ExecName',
      Value:'Utility12.exe'},
    ]
    OutputParameters:[
40
      {Key:'SessionID',
      Value: 'SSSE12' },
```

] }

Приложение Д

Экспериментальные данные

Часть экспериментальных данных (Общая длина файла примерно 10000 инцидентов).

```
EUROPE DOMAIN NEW SERVER Request Form
5 * (M) * unable to connect remotely to other machine
  Quota limit on the personal file store exceeded Europemuk176
  TCP/IP Address Management Request
  Quota limit exceeded
  EUROPED007 caiW2kOs:w2kLVolInst C: is now Critical at 03:16:10
10 EUROPEM116 caiW2kOs:w2kProcInst DRWTSN32,*,* is now Critical at
     11:51:03
  2011-04-29 20:16:50 EUROPEM239 LogWatcher BABBACKUP 2011-04-30
     06:05:55 EUROPEMUK212 LogWatcher NetBDBMgr File SYSTEM LOG
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Critical a \\
  CSDTS02 The NSM/TNG NT4 System Agent reports Logical Volume C: has
      reached CRITICAL utilisation at \\
15 CSDTS02 The NSM/TNG NT4 System Agent reports Logical Volume D: has
      reached CRITICAL utilisation at \\
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Warning at \\
  CSAPP01 Possible hardware problem detected - Please investigate
     with HP Insight Manager \\
  CSAPP02 Possible hardware problem detected - Please investigate
     with HP Insight Manager \\
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Warning at \\
20 EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Warning at \\
  EUROPEM218 CA Backup - Backup Operation Failed at 23:20, 30/04/11
  FMSDTS02 The NSM/TNG Win2k System Agent reports Logical Volume D:
     has reached CRITICAL utilisation\\
```

```
FMSDTS02 The NSM/TNG Win2k System Agent reports Logical Volume D:
     has reached WARNING state at 23:4\\
  EUROPEVUK140 caiW2kOs:w2kMemPhys Physical Memory is now Warning at
      00:05:25
25 2011-05-01 00:27:37 EUROPEMUK236 LogWatcher CA Backup F
     Backup Operation Failed File \\
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Warning at \\
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Critical a\\
  2011-05-01 00:51:37 EUROPEMUK236 LogWatcher CA Backup F
     Backup Operation Failed File \\
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Warning at \\
30 2011-05-01 01:33:37 EUROPEMUK236 LogWatcher CA Backup W
     Check Device Group File \\
  EUROPEVUK232 WinA3 CPUTotal:TotalLoad CPUTotal is now Critical at
     01:50:42 \\
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at \\
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
35 FLETCHER The NSM/TNG Win2k System Agent reports Logical Volume C:
    has reached WARNING state at 02:4 \\
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
40 EUROPEVUK232 WinA3 CPUTotal: TotalLoad CPUTotal is now Warning at
     04:56:43 \\
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Critical a
```

```
EUROPEMUK521 WinA3 NetInst Intel[R] 82567LF-3 Gigabit Network
     Connection is now Critical at 05:40:5
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
45 EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
  EUROPEMUK541 caiWinA3 caiWinA3 is now DOWN at 09:46:20 \\
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Critical a
  EUROPEVUK216 caiW2kOs:w2kNetTotal Net Total is now Critical at
     11:02:05 \\
50 EUROPEM218 CA Backup - Backup_Operation_Failed at 11:54, 01/05/11
  EUROPEVUK140 caiW2kOs:w2kMemPhys Physical Memory is now Warning at
      12:35:25 \\
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\Connection is now Warning at
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\Connection is now Warning at
  EUROPEMUK541 caiLogA2 caiLogA2 is now DOWN at 13:49:20 \\
55 EUROPEMUK541 caiWinA3 caiWinA3 is now DOWN at 13:49:31 \\
  UKM145 caiW2kOs:w2kCpuInst CPU 0 is now Warning at 14:53:24 \\
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Warning at
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
60 EUROPEMUK541 caiWinA3 caiWinA3 is now DOWN at 17:47:51 \\
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\Connection is now Warning at
  EUROPEVUK232 WinA3 CPUTotal:TotalLoad CPUTotal is now Critical at
     18:52:43 \\
  EUROPEVUK039 Mib-II:IP Interface 172.19.12.218 is now Broken at
     19:06:42 \\
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\Connection is now Warning at
65 EUROPEVUK039 caiW2kOs:w2kSrvcInst CASUniversalAgent is now
     Critical at 19:24:53 \\
```

```
EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\Connection is now Critical a
  EUROPEVUK050A Mib-II:IP Interface 172.19.244.7 is now Broken at
     19:52:07 \\
  EDISON Mib-II:IP Interface 172.19.244.76 is now Broken at 19:54:02
  EUROPEVUK053A Mib-II:IP Interface 172.19.244.8 is now Broken at
     19:54:59 \\
70 EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
  CSDTS02 The NSM/TNG NT4 System Agent reports Logical Volume C: has
      reached \\ CRITICAL utilisation at
  2011-05-01 22:05:36 EUROPEMUK236 LogWatcher CA Backup F
     Unable To Find Any Media File \\
  2011-05-01 22:05:36 EUROPEMUK236 LogWatcher CA Backup F
     Backup Operation Failed File \\
  2011-05-01 22:07:36 EUROPEMUK236 LogWatcher CA Backup F
     Backup Operation Failed File \\
75 EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Warning at \\
  CSAPP02 Possible hardware problem detected - Please investigate
     with HP Insight Manager \\
  CSAPP01 Possible hardware problem detected - Please investigate
     with HP Insight Manager \\
  EUROPEVUK232 WinA3 CPUTotal:TotalLoad CPUTotal is now Warning at
     00:32:44 \\
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
80 EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Critical a
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Critical a
  EUROPEMUK541 caiWinA3 caiWinA3 is now DOWN at 01:50:22
  EUROPEMUK541 caiLogA2 caiLogA2 is now DOWN at 01:50:24 \\
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
85 EUROPEM116 caiW2kOs:w2kCpuInst CPU 0 is now Warning at 03:25:03
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
  EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
```

```
EDISON Mib-II:IP Interface 172.19.244.76 is now Broken at 19:54:02
   2011-05-02 05:01:47 EUROPEMUK212 LogWatcher NetBDBMgr File
      SYSTEM LOGapplication MatchPattern FILE \\
90 2011-05-02 05:13:47 EUROPEMUK212 LogWatcher NetBDBMgr File
      SYSTEM LOGapplication MatchPattern FILE \\
   EUROPEM116 caiW2kOs:w2kCpuInst CPU 0 is now Warning at 05:25:03
   CSDTS02 The NSM/TNG NT4 System Agent reports Logical Volume C: has
       reached WARNING state at 05:26, \\
   EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Critical a
   EUROPEMUK529 WinA3 NetInst:InBytes Intel[R] 82578DM Gigabit
     Network Connection is now Warning at 05 \\
95 EUROPEMUK521 WinA3 NetInst Intel[R] 82567LF-3 Gigabit Network
      Connection is now Critical at 05:40:5 \\
   EUROPEMUK541 caiLogA2 caiLogA2 is now DOWN at 05:48:16 \\
   EUROPEMUK541 caiWinA3 caiWinA3 is now DOWN at 05:48:52 \\
   CSDTS02 The NSM/TNG NT4 System Agent reports Logical Volume C: has
       reached WARNING state at 06:08, \\
   UKM145 caiW2kOs:w2kCpuInst CPU 0 is now Warning at 06:57:22 \\
100 UKM145 caiW2kOs:w2kCpuInst CPU 1 is now Warning at 06:57:22 \\
   2011-05-02 07:01:17 UKM205 LogWatcher BABBACKUP is now Critical \\
   2011-05-02 07:39:36 EUROPEMUK236 LogWatcher CA Backup I
     Media Error File D:Program Files CABright \\
   EUROPEVUK053A caiW2kOs:w2kProcInst DRWTSN32,*,* is now Critical at
       09:44:01 \\
   EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Critical a
105 EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
   EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
   EDISON Mib-II:IP Interface 172.19.244.76 is now Broken at 19:54:02
   EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Warning at
   LUCAS caiW2kOs:w2kCpuInst CPU 0 is now Critical at 14:27:59 \\
110 LUCAS caiW2kOs:w2kCpuTotal CPU Total is now Critical at 14:27:59
   UKM145 caiW2kOs:w2kCpuInst CPU 0 is now Warning at 14:55:21 \\
   UKM145 caiW2kOs:w2kCpuInst CPU 1 is now Warning at 14:57:21 \\
```

```
2011-05-02 15:01:17 UKM205 LogWatcher BABBACKUP is now Critical \\
   2011-05-02 17:01:59 EUROPEMUK268 LogWatcher BABbackup File\\
115 2011-05-02 17:06:50 EUROPEMUK176 LogWatcher BABBACKUP File \\
   2011-05-02 20:17:01 EUROPEM239 LogWatcher BABBACKUP File \\
    caiLogA2 caiLogA2 is now DOWN at 21:48:52 \\
   CSDTS02 The NSM/TNG NT4 System Agent reports Logical Volume C: has
       reached \\ CRITICAL utilisation at
   CSAPP01 Possible hardware problem detected - Please investigate
     with HP \\ Insight Manager
120 CSAPP02 Possible hardware problem detected - Please investigate
     with HP \\ Insight Manager
   EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Warning at
   EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network \\ Connection is now Critical a
   2011-05-02 23:32:02 EUROPEMUK177 LogWatcher BABBACKUP File \\
   EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Warning at
125 2011-05-03 05:01:46 EUROPEMUK212 LogWatcher NetBDBMgr File
      SYSTEM LOG\application MatchPattern FILE
   2011-05-03 05:13:46 EUROPEMUK212 LogWatcher NetBDBMgr File
      SYSTEM LOG\application MatchPattern FILE
   EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Warning at
   CSDTS02 The NSM/TNG NT4 System Agent reports Logical Volume C: has
       reached WARNING state at 05:30,
   EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Critical a
130 EUROPEMUK521 WinA3 NetInst Intel[R] 82567LF-3 Gigabit Network
     Connection is now Critical at 05:40:5
   EUROPEMUK541 caiLogA2 caiLogA2 is now DOWN at 05:50:00
   EUROPEMUK541 caiWinA3 caiWinA3 is now DOWN at 05:50:08
   2011-05-03 06:23:35 EUROPEMUK236 LogWatcher CA Backup I
     Media Error File D:\Program Files\CA\Bright
   2011-05-03 06:31:35 EUROPEMUK236 LogWatcher CA Backup I
     Media Error File D:\Program Files\CA\Bright
135 EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Critical a
   EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Warning at
```

```
FLETCHER The NSM/TNG Win2k System Agent reports Logical Volume C: has reached WARNING state at 07:5
```

- EUROPEMUK521 WinA3_NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
 Network Connection is now Warning at
- EUROPEMUK521 WinA3_NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit Network Connection is now Critical a
- EUROPEMUK521 WinA3_NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit Network Connection is now Critical a
 - 2011-05-03 09:02:02 EUROPEMUK177 LogWatcher BABBACKUP **File** C:\ **Program** Files\CA\ARCserve Backup\LOG\
 - D: drive on Europemde011 is in warning state.
 - EUROPE DOMAIN **NEW** SERVER Request Form Submitted via 7799 Web Site drive on Europemde011 is **in** warning state.
- EUROPEMUK521 WinA3_NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit Network Connection is now Warning at
 - EUROPEMUK521 WinA3_NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
 Network Connection is now Critical a
 - LUCAS caiW2kOs:w2kCpuInst CPU 0 is now Critical at 14:27:59
 - LUCAS caiW2kOs:w2kCpuTotal CPU Total is now Critical at 14:27:59
 - EUROPEMUK521 WinA3_NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
 Network Connection is now Warning at
- 150 EUROPE DOMAIN **NEW** SERVER
 - EUROPE DOMAIN **NEW** SERVER
 - EUROPE DOMAIN NEW SERVER
 - EUROPEMUK521 WinA3_NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit Network Connection is now Warning at
 - EUROPEMUK521 WinA3_NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
 Network Connection is now Warning at
- EUROPEMUK521 WinA3_NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit Network Connection is now Warning at
 - EUROPEMUK521 WinA3_NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
 Network Connection is now Warning at
 - EUROPEMUK521 WinA3_NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
 Network Connection is now Warning at
 - EUROPEMUK521 WinA3_NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit Network Connection is now Warning at
 - EUROPEMUK521 WinA3_NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit Network Connection is now Warning at
- EUROPEMUK521 WinA3_NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit Network Connection is now Warning at

```
EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Warning at
   EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Warning at
   EUROPEMUK529 WinA3 NetInst:OutPkts Intel[R] 82578DM Gigabit
     Network Connection is now Warning at 13
   EUROPEMUK529 WinA3 NetInst:OutPkts Intel[R] 82578DM Gigabit
     Network Connection is now Warning at 13
165 EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Warning at
   EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Warning at
   EUROPEVUK083 caiW2kOs:w2kCpuInst CPU 0 is now Critical at 13:25:27
   EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Warning at
   EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Warning at
170 2011-05-03 14:26:27 EUROPEM240 LogWatcher BABHOLD File C:\Program
      Files\CA\ARCserve Backup\LOG\Back
   2011-05-03 14:28:02 EUROPEMUK177 LogWatcher BABHOLD File C:\
      Program Files\CA\ARCserve Backup\LOG\Ba
   2011-05-03 14:28:50 EUROPEMUK176 LogWatcher BABHOLD File C:\
      Program Files\CA\ARCserve Backup\LOG\Ba
   2011-05-03 14:30:14 EUROPEMUK178 LogWatcher BABHOLD File C:\
      Program Files\CA\ARCserve Backup\LOG\Ba
   2011-05-03 14:47:47 EUROPEMUK177 LogWatcher BABHOLD is now
     Critical
175 2011-05-03 14:56:27 EUROPEM240 LogWatcher BABHOLD File C:\Program
      Files\CA\ARCserve Backup\LOG\Back
   EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Warning at
   EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
      Network Connection is now Warning at
   EUROPEMUK521 WinA3 NetInst:InErrors Intel[R] 82567LF-3 Gigabit
     Network Connection is now Warning at
   TCP/IP Address Management Request Form
```