

МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ
ФЕДЕРАЛЬНОЕ ГОСУДАРСТВЕННОЕ БЮДЖЕТНОЕ ОБРАЗОВАТЕЛЬНОЕ
УЧРЕЖДЕНИЕ ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ
«СЕВЕРО-КАВКАЗСКАЯ ГОСУДАРСТВЕННАЯ АКАДЕМИЯ»

«УТВЕРЖДАЮ»

Проректор по учебной работе

« 30 » 03 2023

Г.Ю. Нагорная



РАБОЧАЯ ПРОГРАММА ДИСЦИПЛИНЫ

Интеллектуальные системы

Уровень образовательной программы бакалавриат

Направление подготовки 01.03.02 Прикладная математика и информатика

Направленность (профиль) Прикладная математика и информатика

Форма обучения очная

Срок освоения ОП 4 года

Институт Цифровых технологий

Кафедра разработчик РПД Математика

Выпускающая кафедра Математика

Начальник
учебно-методического управления

Семенова Л.У.

Директор института ЦТ

Тебуев Д.Б.

Заведующий выпускающей кафедрой

Кочкаров А.М.

г. Черкесск, 2023 г.

СОДЕРЖАНИЕ

1. Цели освоения дисциплины.....	4
2. Место дисциплины в структуре образовательной программы.....	4
3. Планируемые результаты обучения по дисциплине	5
4. Структура и содержание дисциплины.....	6
4.1. Объем дисциплины и виды учебной работы.....	6
4.2. Содержание дисциплины	7
4.2.1. Разделы (темы) дисциплины, виды учебной деятельности и формы контроля.....	7
4.2.2. Лекционный курс	8
4.2.3. Лабораторный практикум	9
4.2.4. Практические занятия	10
4.3. Самостоятельная работа обучающегося.....	10
5. Перечень учебно-методического обеспечения для самостоятельной работы обучающихся по дисциплине	12
6. Образовательные технологии.....	17
7. Учебно-методическое и информационное обеспечение дисциплины.....	18
7.1. Перечень основной и дополнительной учебной литературы.....	18
7.2. Перечень ресурсов информационно-телекоммуникационной сети «Интернет».....	19
7.3. Информационные технологии, лицензионное программное обеспечение	19
8. Материально-техническое обеспечение дисциплины.....	20
8.1. Требования к аудиториям (помещениям, местам) для проведения занятий.....	20
8.2. Требования к оборудованию рабочих мест преподавателя и обучающихся.....	21
8.3. Требования к специализированному оборудованию.....	21
9. Особенности реализации дисциплины для инвалидов и лиц с ограниченными возможностями здоровья.....	22
Приложение 1. Фонд оценочных средств.....	23
Приложение 2. Аннотация дисциплины.....	56
Рецензия на рабочую программу.....	57
Лист переутверждения рабочей программы дисциплины.....	58

1. ЦЕЛИ ОСВОЕНИЯ ДИСЦИПЛИНЫ

Целью освоения дисциплины «Интеллектуальные системы» является формирование системы теоретических знаний в сфере интеллектуальных информационных систем, соответствующих компетенции и готовности обучаемого к выполнению различных видов профессиональной деятельности по использованию интеллектуальных информационных систем в профессиональной деятельности

При этом задачами дисциплины являются:

- изучение моделей и алгоритмов интеллектуальных систем;
- изучение алгоритмов обработки информации и управления;
- изучение методов представления знаний;
- изучение современных технологий и ПО для создания интеллектуальных систем;
- знакомство с философским и духовными аспектами интеллектуальных систем.

2. МЕСТО ДИСЦИПЛИНЫ В СТРУКТУРЕ ОБРАЗОВАТЕЛЬНОЙ ПРОГРАММЫ

2.1. Дисциплина «Интеллектуальные системы» относится к дисциплинам по выбору части, формируемой участниками образовательных отношений Блока 1. Дисциплины (модули), имеет тесную связь с другими дисциплинами 2.2. В таблице приведены предшествующие и последующие дисциплины, направленные на формирование компетенций дисциплины в соответствии с матрицей компетенций ОП.

Предшествующие и последующие дисциплины, направленные на формирование компетенций

№ п/п	Предшествующие дисциплины	Последующие дисциплины
1.	Машинное обучение и анализ данных Сетевые технологии Дифференциальные уравнения Математические основы защиты информации Технологии программирования в Internet Системы и методы компьютерного моделирования Криптография	Преддипломная практика Технологическая (проектно – технологическая) практика(производственная практика)

3. ПЛАНИРУЕМЫЕ РЕЗУЛЬТАТЫ ОБУЧЕНИЯ

Планируемые результаты освоения образовательной программы (ОП) – компетенции обучающихся определяются требованиями стандарта по направлению подготовки 01.03.02 Прикладная математика и информатика и формируются в соответствии с матрицей компетенций ОП.

№ п/п	Номер/индекс компетенции	Наименование компетенции (или ее части)	В результате изучения дисциплины обучающиеся должны:
1	2	3	4
1.	ПК-1	ПК-1- Способен применять современный математический аппарат при решении теоретических задач и при моделировании социальных и экономических процессов	ПК-1.1 Обладает знаниями математических методов в моделировании социальных и экономических процессов ПК-1.2 Способен собирать, анализировать большие массивы данных для проведения научно – исследовательской работы, компьютерной обработки. ПК-1.3 Способен моделировать различные задачи прикладного характера, используя научный исследовательский подход

4. СТРУКТУРА И СОДЕРЖАНИЕ ДИСЦИПЛИНЫ

4.1. ОБЪЕМ ДИСЦИПЛИНЫ И ВИДЫ УЧЕБНОЙ РАБОТЫ

Вид учебной работы		Всего часов	Семестры
			№ 7
1		2	3
Аудиторная контактная работа (всего)		36	36
В том числе:			
Лекции (Л)		14	14
Практические занятия (ПЗ)			-
Лабораторные работы (ЛР)		28	28
Контактная внеаудиторная работа. В том числе:		1,7	1,7
Индивидуальные и групповые консультации.		1,7	1,7
Самостоятельная работа обучающегося (СРО) (всего)		28	28
<i>Подготовка к занятиям (ЛР)</i>		8	8
<i>Выполнение индивидуального задания</i>		6	6
<i>Подготовка к промежуточному тестовому контролю</i>		8	8
<i>Самоподготовка</i>		6	6
Промежуточная аттестация	Зачет (З) в том числе:	3	3
	Прием зачета, час.	0,3	0,3
ИТОГО: Общая трудоемкость	часов	72	72
	зач. ед.	2	2

4.2. СОДЕРЖАНИЕ ДИСЦИПЛИНЫ

4.2.1. Разделы (темы) дисциплины, виды учебной деятельности и формы контроля

№ п/п	Наименование раздела (темы) дисциплины	Виды учебной деятельности, включая самостоятельную работу обучающихся (в часах)					Формы текущей и промежуточной аттестации
		Л	ЛР	ПЗ	СРО	всего	
1	2	3	4	5	6	7	8
Семестр 7							
1.	Раздел 1. Представление знаний.	2	4		4	10	тестовый контроль, контрольные вопросы
2.	Раздел 2. Методы искусственного интеллекта.	2	4		6	12	тестовый контроль, контрольные вопросы
3.	Раздел 3. Интеллектуальные системы.	2	6		4	10	тестовый контроль, контрольные вопросы, индивидуальные задания к лабораторным занятиям
4.	Раздел 4. Этапы разработки интеллектуальных систем.	4	6		6	16	тестовый контроль, индивидуальные задания к лабораторным занятиям, контрольные вопросы
5.	Раздел 5. Современные технологии и программное обеспечение для создания интеллектуальных систем.	4	8		8	20	тестовый контроль, индивидуальные задания к лабораторным занятиям, контрольные вопросы
6.	Контактная внеаудиторная работа					1,7	Индивидуальные и групповые занятия
7	Промежуточная аттестация					0,3	Зачет
ИТОГО часов:		14	28		28	72	

4.2.2. Лекционный курс

№ п/п	Наименование раздела дисциплины	Наименование темы лекции	Содержание лекции	Всего часов
1	2	3	4	5
Семестр 7				
1.	Раздел 1. Представление знаний.	1.1 Отличия знаний от данных.	Типичные модели представления знаний. Логическая модель представления знаний.	2
		1.2 Объектно-ориентированное представление знаний фреймами.	Модель фрейма. Понятие фреймовой системы. Свойства фреймовой системы.	
		1.3 Модель семантической сети.	Понятие семантической сети. Классификация семантических сетей. Достоинства и недостатки семантических сетей	
		1.4 Представление продукционных систем	Представление знаний правилами продукций. Интерпретатор продукционной системы. Продукционные системы в приложениях	
2.	Раздел 2. Методы искусственного интеллекта.	2.1 Понятие «искусственный интеллект»	Определения понятия искусственный интеллект. Задачи, решаемые с помощью искусственного интеллекта.	2
		2.2 Этапы развития искусственного интеллекта	Исследования в области искусственного интеллекта. Основные направления. Хронология открытий в направлениях искусственного интеллекта.	
		2.3 Классификация искусственного интеллекта	Нейробионическое направление. Информационное направление Примеры различных классификаций систем искусственного интеллекта.	
3	Раздел 3. Интеллектуальные информационные системы.	3.1 Технологии разработки экспертных систем	Модель экспертных систем Классификация экспертных систем и оболочек экспертных систем. Средства разработки экспертных систем. Интегрированная среда разработки VisualProlog. Разработка консольного проекта для экспертных систем инструментами VisualProlog.	2
		3.2. Системы	Структура систем поддержки	

		поддержки принятия решений	принятия решений. Классификация систем поддержки принятия решений	
4	Раздел 4. Этапы разработки интеллектуальных систем.	4.1. Модель искусственного нейрона	Модели нейронных сетей. Многослойные сети. Рекуррентные сети. Модель Хопфилда. Самоорганизующиеся сети Т. Кохонена.	4
		4.2. Построение нейронной сети	Обучение нейронных сетей Способы реализации нейронных сетей Практическое применение нейросетевых технологий	
5	Раздел 5. Современные технологии и программное обеспечение для создания интеллектуальных систем. Логическое программирование и VisualProlog	5.1. Основы языка VisualProlog.	Программирование в ЛОГике Факты. Правила. Запросы Размещение фактов, правил и запросов Предложения. Предикаты. Переменные Инициализация переменных. Анонимные переменные	4
		5.2. Программы VisualProlog	Основные разделы VisualProlog-программ Раздел предложений. Раздел предикатов. Раздел доменов. Раздел цели. Декларации и правила.	
ИТОГО часов:				14

4.2.3. Лабораторный практикум

№ п/п	Наименование раздела дисциплины	Наименование лабораторной работы	Содержание лабораторной работы	Всего часов
1	2	3	4	5
Семестр 7				
1	Представление знаний.	Представление знаний правилами продукции.	Знакомство с логическим программированием	4
2	Методы искусственного интеллекта.	Факты. Правила. Запросы Анонимные переменные	Создание проектов	4
3	Интеллектуальные информационные системы	Технологии разработки экспертных систем	Создание экспертных систем средствами логического программирования	6
4	Этапы разработки интеллектуальных систем	Арифметические вычисления	Вычисления арифметических выражений	6

	систем.		средствами логического программирования	
5	Современные технологии и программное обеспечение для создания интеллектуальных систем. Логическое программирование	Логическое программирование основные понятия, интерфейс.	Набор, редактирование и тестирование простейших программ	8
		Программирование в Логике	Создание простейших проектов	
		Факты. Правила. Запросы	Поиск с возвратом	
		Размещение фактов, правил и запросов	Управление поиском с возвратом: предикаты fail и отсечения	
		Разделы программ	Создание простейших проектов с графическим интерфейсом	
ИТОГО часов:				28

4.2.4. Практические занятия *(Не предусмотрено учебным планом)*

4.3. САМОСТОЯТЕЛЬНАЯ РАБОТА ОБУЩАЮЩЕГОСЯ

№ п/п	Наименование раздела (темы) дисциплины	№ п/п	Виды СРО	Всего часов
1	2	3	4	5
Семестр 7				
1.	Раздел 1. Представление знаний.	1.1.	Подготовка к лабораторным занятиям.	4
		1.2.	Выполнение индивидуального задания	
		1.3.	Подготовка к практическим занятиям. Установка и начало работы с Visual-Prolog	
		1.4	Самоподготовка. Составление опорного конспекта.	
2.	Раздел 2. Методы искусственного интеллекта.	2.1.	Самоподготовка. Составление опорного конспекта	6
		2.2.	Подготовка к лабораторным занятиям.	
		2.3.	Подготовка к практическим занятиям	
		2.4	Подготовка к тестированию по второму разделу.	
		2.5	Выполнение индивидуального задания	
3.	Раздел 3. Интеллектуальные	3.1	Самоподготовка. Составление опорного конспекта.	4

	информационные системы	3.2	Подготовка к практическим занятиям	
		3.3	Выполнение индивидуального задания	
		3.4	Подготовка к тестированию по темам третьего раздела	
4.	Раздел 4. Этапы разработки интеллектуальных систем.	4.1	Выполнение индивидуального задания	6
			Подготовка к практическим занятиям	
		4.2	Подготовка к лабораторным занятиям. Проработка алгоритмов решения задач логического программирования	
		4.3	Подготовка к тестированию по четвертому разделу.	
5	Раздел 5. Современные технологии и программное обеспечение для создания интеллектуальных систем.	5.1.	Самоподготовка. Работа с лекционным материалом. Операторы языка программирования.	8
		5.2	Подготовка к лабораторным занятиям. Проработка алгоритмов решения задач логического программирования	
		5.3	Выполнение индивидуального задания	
		5.4	Тестирование по всем разделам дисциплины	
ИТОГО часов:				28

5. ПЕРЕЧЕНЬ УЧЕБНО-МЕТОДИЧЕСКОГО ОБЕСПЕЧЕНИЯ ДЛЯ САМОСТОЯТЕЛЬНОЙ РАБОТЫ ОБУЧАЮЩИХСЯ ПО ДИСЦИПЛИНЕ

5.1. Методические указания для подготовки обучающихся к лекционным занятиям

Лекция является основной формой обучения в высшем учебном заведении. Записи лекций в конспектах должны быть избирательными, полностью следует записывать только определения. В конспекте рекомендуется применять сокращение слов, что ускоряет запись. Вопросы, возникающие в ходе лекции, рекомендуется записывать на полях и после окончания лекции обратиться за разъяснением к преподавателю.

Работа над конспектом лекции осуществляется по этапам:

- повторить изученный материал по конспекту;
- непонятные положения отметить на полях и уточнить;
- неоконченные фразы, пропущенные слова и другие недочеты в записях устранить, пользуясь материалами из учебника и других источников;
- завершить техническое оформление конспекта (подчеркивания, выделение главного, выделение разделов, подразделов и т.п.).

Самостоятельную работу следует начинать с доработки конспекта, желательно в тот же день, пока время не стерло содержание лекции из памяти. Работа над конспектом не должна заканчиваться с прослушивания лекции. После лекции, в процессе самостоятельной работы, перед тем, как открыть тетрадь с конспектом, полезно мысленно восстановить в памяти содержание лекции, вспомнив ее структуру, основные положения и выводы.

С целью доработки необходимо прочитать записи, восстановить текст в памяти, а также исправить описки, расшифровать не принятые ранее сокращения, заполнить пропущенные места, понять текст, вникнуть в его смысл. Далее прочитать материал по рекомендуемой литературе, разрешая в ходе чтения, возникшие ранее затруднения, вопросы, а также дополнения и исправляя свои записи. Записи должны быть наглядными, для чего следует применять различные способы выделений. В ходе доработки конспекта углубляются, расширяются и закрепляются знания, а также дополняется, исправляется и совершенствуется конспект. Еще лучше, если вы переработаете конспект, дадите его в новой систематизации записей. Это, несомненно, займет некоторое время, но материал вами будет хорошо проработан, а конспективная запись его приведена в удобный для запоминания вид. Введение заголовков, скобок, обобщающих знаков может значительно повысить качество записи. Этому может служить также подчеркивание отдельных мест конспекта красным карандашом, приведение на полях или на обратной стороне листа краткой схемы конспекта и др.

Подготовленный конспект и рекомендуемая литература используется при подготовке к практическому занятию. Подготовка сводится к внимательному прочтению учебного материала, к выводу с карандашом в руках всех утверждений и формул, к решению примеров, задач, к ответам на вопросы, предложенные в конце лекции преподавателем или помещенные в рекомендуемой литературе. Примеры, задачи, вопросы по теме являются средством самоконтроля.

Непременным условием глубокого усвоения учебного материала является знание основ, на которых строится изложение материала. Обычно преподаватель напоминает, какой ранее изученный материал и в какой степени требуется подготовить к очередному занятию. Эта рекомендация, как и требование систематической и серьезной работы над всем лекционным курсом, подлежит безусловному выполнению. Потери логической связи как внутри темы, так и между ними приводит к негативным последствиям: материал учебной дисциплины перестает основательно восприниматься, а творческий труд подменяется утомленным переписыванием. Обращение к ранее изученному материалу не только помогает восстановить в памяти известные положения, выводы, но и приводит разрозненные знания

в систему, углубляет и расширяет их. Каждый возврат к старому материалу позволяет найти в нем что-то новое, переосмыслить его с иных позиций, определить для него наиболее подходящее место в уже имеющейся системе знаний. Неоднократное обращение к пройденному материалу является наиболее рациональной формой приобретения и закрепления знаний. Очень полезным, но, к сожалению, еще мало используемым в практике самостоятельной работы, является предварительное ознакомление с учебным материалом. Даже краткое, беглое знакомство с материалом очередной лекции дает многое. Обучающиеся получают общее представление о ее содержании и структуре, о главных и второстепенных вопросах, о терминах и определениях. Все это облегчает работу на лекции и делает ее целеустремленной.

5.2. Методические указания для подготовки обучающихся к лабораторным занятиям

Ведущей дидактической целью лабораторных занятий является систематизация и обобщение знаний по изучаемой теме, приобретение практических навыков по тому или другому разделу курса, закрепление полученных теоретических знаний. Лабораторные работы сопровождают и поддерживают лекционный курс. Подготовка к лабораторным занятиям и практикумам носит различный характер, как по содержанию, так и по сложности исполнения.

Многие лабораторные занятия требуют большой исследовательской работы, изучения дополнительной научной литературы. Прежде чем приступить к выполнению такой работы, обучающемуся необходимо ознакомиться обстоятельно с содержанием задания, уяснить его, оценить с точки зрения восприятия и запоминания все составляющие его компоненты. Это очень важно, так как при проработке соответствующего материала по конспекту лекции или по рекомендованной литературе могут встретиться определения, факты, пояснения, которые не относятся непосредственно к заданию. Обучающийся должен хорошо знать и понимать содержание задания, чтобы быстро оценить и отобрать нужное из читаемого. Далее, в соответствии со списком рекомендованной литературы, необходимо отыскать материал к данному заданию по всем пособиям.

Весь подобранный материал нужно хотя бы один раз прочитать или внимательно просмотреть полностью. По ходу чтения помечаются те места, в которых содержится ответ на вопрос, сформулированный в задании. Читая литературу по теме, обучающийся должен мысленно спрашивать себя, на какой вопрос задания отвечает тот или иной абзац прорабатываемого пособия. После того, как материал для ответов подобран, желательно хотя бы мысленно, а лучше всего устно или же письменно, ответить на все вопросы. В случае если обнаружится пробел в знаниях, необходимо вновь обратиться к литературным источникам и проработать соответствующий раздел. Только после того, как преподаватель убедится, что обучающийся хорошо знает необходимый теоретический материал, что его ответы достаточно аргументированы и доказательны, можно считать обучающегося подготовленным к выполнению лабораторных работ.

5.3. Методические указания для подготовки обучающихся к практическим занятиям (Не предусмотрен учебным планом).

5.4. Методические указания по самостоятельной работе обучающихся

Работа с литературными источниками и интернет ресурсами

В процессе подготовки к занятиям, обучающимся необходимо обратить особое

внимание на самостоятельное изучение рекомендованной учебно-методической (а также научной и популярной) литературы.

Самостоятельная работа с учебниками, учебными пособиями, научной, справочной и популярной литературой, материалами периодических изданий и Интернета, статистическими данными является наиболее эффективным методом получения знаний, позволяет значительно активизировать процесс овладения информацией, способствует более глубокому усвоению изучаемого материала, формирует у обучающихся свое отношение к конкретной проблеме.

Более глубокому раскрытию вопросов способствует знакомство с дополнительной литературой, рекомендованной преподавателем по каждой теме семинарского или практического занятия, что позволяет обучающимся проявить свою индивидуальность в рамках выступления на данных занятиях, выявить широкий спектр мнений по изучаемой проблеме.

Методические указания по подготовке к тестированию

Успешное выполнение тестовых заданий является необходимым условием для закрепления изученного материала. Тестовые задания подготовлены на основе лекционного материала, учебников и учебных пособий по дисциплине, изданных за последние 5 лет. Форма изложения тестовых заданий позволяет закрепить и восстановить в памяти пройденный материал. Предлагаемые тестовые задания охватывают узловые вопросы теоретических и практических основ по дисциплине. Для формирования заданий использована закрытая и открытая формы вопросов. У обучающегося есть возможность выбора правильного ответа или нескольких правильных ответов из числа предложенных вариантов. А в вопросах открытой формы дополнить самостоятельно. Для выполнения тестовых заданий обучающиеся должны изучить лекционный материал по теме, соответствующие разделы учебников, учебных пособий и других литературных источников. Репетиционные тестовые задания содержатся в рабочей учебной программе дисциплины. С ними целесообразно ознакомиться при подготовке к контрольному тестированию.

Промежуточная аттестация

По итогам 7 семестра проводится зачет. При подготовке к сдаче зачета рекомендуется пользоваться материалами практических занятий и материалами, изученными в ходе текущей самостоятельной работы.

Зачет проводится в устной форме, включает подготовку и ответы обучающегося на теоретические вопросы. По итогам обучения проводится зачет, к которому допускаются обучающиеся, имеющие положительные результаты по защите лабораторных работ.

6. ОБРАЗОВАТЕЛЬНЫЕ ТЕХНОЛОГИИ

№ п/п	Виды учебной работы	Образовательные технологии	Всего часов
1	2	3	4
Семестр 7			
1	<i>Лекция.</i> Понятие «искусственный интеллект»	Технология развития критического мышления	2
4	<i>Лекция.</i> Модель Хопфилда. Самоорганизующиеся сети Т. Кохонена.	Лекция, презентация с использованием PowerPoint.	2
5	<i>Лекция.</i> Технологии разработки экспертных систем	Технология развития критического мышления	2
6	<i>Лабораторная работа.</i> Среда VisualProlog: основные понятия, интерфейс.	Использование компьютерных технологий для выполнения лабораторных работ	2
ИТОГО часов:			8

7. УЧЕБНО-МЕТОДИЧЕСКОЕ И ИНФОРМАЦИОННОЕ ОБЕСПЕЧЕНИЕ ДИСЦИПЛИНЫ

7.1. Перечень основной и дополнительной учебной литературы

Основная литература

1. Ясницкий, Л. Н. Интеллектуальные системы : учебник / Л. Н. Ясницкий. — Москва : Лаборатория знаний, 2016. — 222 с. — ISBN 978-5-00101-417-1. — Текст : электронный // Цифровой образовательный ресурс IPR SMART : [сайт]. — URL: <http://www.iprbookshop.ru/89033.html> . — Режим доступа: для авторизир. пользователей
2. Исаев, С. В. Интеллектуальные системы : учебное пособие / С. В. Исаев, О. С. Исаева. — Красноярск : Сибирский федеральный университет, 2017. — 120 с. — ISBN 978-5-7638-3781-0. — Текст : электронный // Цифровой образовательный ресурс IPR SMART : [сайт]. — URL: <https://www.iprbookshop.ru/84365.html> . — Режим доступа: для авторизир. пользователей
3. Пятаева, А. В. Интеллектуальные системы и технологии : учебное пособие / А. В. Пятаева, К. В. Раевич. — Красноярск : Сибирский федеральный университет, 2018. — 144 с. — ISBN 978-5-7638-3873-2. — Текст : электронный // Цифровой образовательный ресурс IPR SMART : [сайт]. — URL: <https://www.iprbookshop.ru/84358.html> . — Режим доступа: для авторизир. пользователей
4. Карпович, Е. Е. Языки программирования интеллектуальных систем : учебник / Е. Е. Карпович. — Москва : Издательский Дом МИСиС, 2018. — 172 с. — ISBN 978-5-906953-51-3. — Текст : электронный // Цифровой образовательный ресурс IPR SMART : [сайт]. — URL: <https://www.iprbookshop.ru/84436.html> . — Режим доступа: для авторизир. пользователей

Дополнительная литература

1. Седов, В. А. Разработка интеллектуальных систем на базе нечеткой логики в WinFACT : учебно-методические указания / В. А. Седов, Н. А. Седова. — Саратов : Ай Пи Эр Медиа, 2018. — 28 с. — ISBN 978-5-4486-0186-6. — Текст : электронный // Цифровой образовательный ресурс IPR SMART : [сайт]. — URL: <https://www.iprbookshop.ru/71583.html> . — Режим доступа: для авторизир. пользователей
2. Разработка приложений для мобильных интеллектуальных систем на платформе Intel Atom / К. С. Амелин, Н. О. Амелина, О. Н. Граничин, В. И. Кияев. — 3-е изд. — Москва : Интернет-Университет Информационных Технологий (ИНТУИТ), Ай Пи Эр Медиа, 2019. — 201 с. — ISBN 978-5-4486-0521-5. — Текст : электронный // Цифровой образовательный ресурс IPR SMART : [сайт]. — URL: <https://www.iprbookshop.ru/79719.html> . — Режим доступа: для авторизир. пользователей
3. Кудинов, Ю. И. Интеллектуальные системы : учебное пособие / Ю. И. Кудинов. — Липецк : Липецкий государственный технический университет, ЭБС АСВ, 2014. — 63 с. — ISBN 978-5-88247-653-2. — Текст : электронный // Цифровой образовательный ресурс IPR SMART : [сайт]. — URL: <https://www.iprbookshop.ru/55089.html> . — Режим доступа: для авторизир. пользователей
4. Интеллектуальные системы : учебное пособие / А. М. Семенов, Н. А. Соловьев, Е. Н. Чернопрудова, А. С. Цыганков. — Оренбург : Оренбургский государственный университет, ЭБС АСВ, 2013. — 236 с. — Текст : электронный // Цифровой образовательный

ресурс IPR SMART : [сайт]. — URL: <https://www.iprbookshop.ru/30055.html> . — Режим доступа: для авторизир. пользователей

7.2. Перечень ресурсов информационно-телекоммуникационной сети «Интернет»
[http:// fcior.edu.ru](http://fcior.edu.ru) - Федеральный центр информационно-образовательных ресурсов;
<http://elibrary.ru>- Научная электронная библиотека.

7.3. Информационные технологии, лицензионное программное обеспечение

Лицензионное программное обеспечение	Реквизиты лицензий/ договоров
Microsoft Azure Dev Tools for Teaching 1. Windows 7, 8, 8.1, 10	Идентификатор подписчика: 1203743421 Срок действия: 30.06.2022 (продление подписки)
MS Office 2003, 2007, 2010, 2013	Сведения об Open Office: 63143487, 63321452, 64026734, 6416302, 64344172, 64394739, 64468661, 64489816, 64537893, 64563149, 64990070, 65615073 Лицензия бессрочная
Антивирус Dr.Web Desktop Security Suite	Лицензионный сертификат Серийный № 8DVG-V96F-H8S7-NRBC Срок действия: с 20.10.2022 до 22.10.2023
Цифровой образовательный ресурс IPRs- mart	Лицензионный договор № 10423/23П от 30.06.2023 г. Срок действия: с 01.07.2023 г. до 01.07.2024г.

Свободное программное обеспечение:
WinDjView, Sumatra PDF, 7-Zip, Visual Prolog.

8. МАТЕРИАЛЬНО-ТЕХНИЧЕСКОЕ ОБЕСПЕЧЕНИЕ УЧЕБНОЙ ДИСЦИПЛИНЫ

8.1. Требования к аудиториям (помещениям, местам) для проведения занятий

1. Учебная аудитория для проведения занятий лекционного типа.

Специализированная мебель:

Кафедра настольная – 1 шт., доска меловая – 1 шт., стулья – 65 шт., парты – 34 шт.

Технические средства обучения, служащие для предоставления учебной информации большой аудитории:

Экран на штативе – 1 шт.

Проектор – 1 шт.

Ноутбук – 1 шт.

2. Учебная аудитория для проведения занятий семинарского типа, курсового проектирования (выполнение курсовых работ), групповых и индивидуальных консультаций, текущего контроля и промежуточной аттестации Специализированная мебель:

Кафедра настольная – 1 шт., доска меловая – 1 шт., стулья – 65 шт., парты – 34 шт.

Технические средства обучения, служащие для предоставления учебной информации большой аудитории:

Экран на штативе – 1 шт.

Проектор – 1 шт.

Ноутбук – 1 шт.

3. Лаборатория компьютерной графики

Специализированная мебель:

Стол преподавательский – 1 шт., доска меловая – 1 шт., стул мягкий – 1 шт., парты – 6 шт., компьютерные столы – 11 шт., стулья – 24 шт.

Лабораторное оборудование, технические средства обучения, служащие для предоставления учебной информации большой аудитории:

Персональный компьютер – 7 шт.

4. Помещение для самостоятельной работы.

Отдел обслуживания печатными изданиями. Специализированная мебель:

Рабочие столы на 1 место – 21 шт. Стулья – 55 шт. Набор демонстрационного оборудования и учебно-наглядных пособий, обеспечивающих тематические иллюстрации: экран настенный – 1 шт. Проектор – 1 шт. Ноутбук – 1 шт.

Информационно-библиографический отдел. Специализированная мебель:

Рабочие столы на 1 место – 6 шт. Стулья – 6 шт.

Компьютерная техника с возможностью подключения к сети «Интернет» и обеспечением доступа в электронную информационно-образовательную среду ФГБОУ ВО «СевКавГА»:

Персональный компьютер – 1 шт. Сканер – 1 шт. МФУ – 1 шт.

Отдел обслуживания электронными изданиями. Специализированная мебель:

Рабочие столы на 1 место – 24 шт. Стулья – 24 шт.

Набор демонстрационного оборудования и учебно-наглядных пособий, обеспечивающих тематические иллюстрации:

Интерактивная система – 1 шт. Монитор – 21 шт. Сетевой терминал – 18 шт. Персональный компьютер – 3 шт. МФУ – 2 шт.

5. Помещение для хранения и профилактического обслуживания учебного оборудования

Специализированная мебель: Шкаф – 1 шт., стул – 2 шт., кресло компьютерное – 2 шт., стол угловой компьютерный – 2 шт., тумбочки с ключом – 2 шт. Учебное пособие (персональный компьютер в комплекте) – 2 шт.

8.2. Требования к оборудованию рабочих мест преподавателя и обучающихся

1. рабочее место преподавателя, оснащенное компьютером.
2. Рабочие места обучающихся, оснащенные компьютерами с доступом в Интернет, предназначенные для работы в электронной образовательной среде, *и т.п.*

8.3. Требования к специализированному оборудованию

Нет

9. ОСОБЕННОСТИ РЕАЛИЗАЦИИ ДИСЦИПЛИНЫ ДЛЯ ИНВАЛИДОВ И ЛИЦ С ОГРАНИЧЕННЫМИ ВОЗМОЖНОСТЯМИ ЗДОРОВЬЯ

Для обеспечения образования инвалидов и обучающихся с ограниченными возможностями здоровья разрабатывается (в случае необходимости) адаптированная образовательная программа, индивидуальный учебный план с учетом особенностей их психофизического развития и состояния здоровья, в частности применяется индивидуальный подход к освоению дисциплины, индивидуальные задания: рефераты, письменные работы и, наоборот, только устные ответы и диалоги, индивидуальные консультации, использование диктофона и других записывающих средств для воспроизведения лекционного и семинарского материала.

В целях обеспечения обучающихся инвалидов и лиц с ограниченными возможностями здоровья комплектуется фонд основной учебной литературой, адаптированной к ограничению электронных образовательных ресурсов, доступ к которым организован в БИЦ Академии. В библиотеке проводятся индивидуальные консультации для данной категории пользователей, оказывается помощь в регистрации и использовании сетевых и локальных электронных образовательных ресурсов, предоставляются места в читальном зале.

ФОНД ОЦЕНОЧНЫХ СРЕДСТВ

ПО ДИСЦИПЛИНЕ Интеллектуальные системы

1. ПАСПОРТ ФОНДА ОЦЕНОЧНЫХ СРЕДСТВ ПО ДИСЦИПЛИНЕ

Интеллектуальные системы.

Компетенции, формируемые в процессе изучения дисциплины

Индекс	Формулировка компетенции
ПК-1	Способен применять современный математический аппарат при решении теоретических задач и при моделировании социальных и экономических процессов

2. Этапы формирования компетенции в процессе освоения дисциплины

Основными этапами формирования указанных компетенций при изучении обучающимися дисциплины являются последовательное изучение содержательно связанных между собой разделов (тем) учебных занятий. Изучение каждого раздела (темы) предполагает овладение обучающимися необходимыми компетенциями. Результат аттестации обучающихся на различных этапах формирования компетенций показывает уровень освоения компетенций обучающимися.

Этапность формирования компетенций прямо связана с местом дисциплины в образовательной программе.

Разделы (темы) дисциплины	Формируемые компетенции (коды)
	ПК-4
Раздел 1. Представление знаний.	+
1.1 Отличия знаний от данных.	+
1.2 Объектно-ориентированное представление знаний фреймами	+
1.3 Модель семантической сети.	+
1.4 Представление продукционных систем	+
Раздел 2. Методы искусственного интеллекта.	+
2.1 Понятие «искусственный интеллект»	+
2.2 Этапы развития искусственного интеллекта	+
2.3 Классификация искусственного интеллекта	+
Раздел 3. Интеллектуальные информационные системы.	+
3.1 Технологии разработки экспертных систем	+

3.2. Системы поддержки принятия решений	+
Раздел 4. Этапы разработки интеллектуальных систем.	+
4.1. Модель искусственного нейрона	+
4.2. Построение нейронной сети	+
Раздел 5. Современные технологии и программное обеспечение для создания интеллектуальных систем.	+
5.1. Основы языка VisualProlog.	+
5.2. Программы VisualProlog	+

3. Показатели, критерии и средства оценивания компетенций, формируемых в процессе изучения дисциплины

ПК-1 - Способен применять современный математический аппарат при решении теоретических задач и при моделировании социальных и экономических процессов

Индикаторы достижения компетенции	Критерии оценивания результатов обучения				Средства оценивания результатов обучения	
	неудовлетворительно	удовлетворительно	хорошо	отлично	Текущий контроль	Промежуточная аттестация
ПК-1.1 Обладает знаниями математических методов в моделировании социальных и экономических процессов	Не обладает знаниями математических методов в моделировании социальных и экономических процессов	Демонстрирует некорректные знания математических методов в моделировании социальных и экономических процессов	обладает знаниями математических методов в моделировании социальных и экономических процессов	Обладает глубокими знаниями математических методов в моделировании социальных и экономических процессов	контрольные вопросы, тестирование, индивидуальные задания к лабораторным занятиям.	Зачет
ПК-1.2 Способен собирать, анализировать большие массивы данных для проведения научно – исследовательской работы, компьютерной обработки.	Не способен собирать, анализировать большие массивы данных для проведения научно – исследовательской работы, компьютерной обработки .	Демонстрирует в целом удовлетворительные, способности собирать, анализировать большие массивы данных для проведения научно – исследовательской работы, компьютерной обработки	Демонстрирует в целом хорошие, но содержащие отдельные пробелы в способности собирать, анализировать большие массивы данных для проведения научно – исследовательской работы, компьютерной обработки	Демонстрирует глубокие знания и способности собирать, анализировать большие массивы данных для проведения научно – исследовательской работы, компьютерной обработки	контрольные вопросы, тестирование, индивидуальные задания к лабораторным занятиям.	Зачет
ПК-1.3 Способен моделировать различные задачи прикладного характера, используя научный исследовательский подход	Не способен моделировать различные задачи прикладного характера, используя научный исследовательский подход	Способен с неточностями моделировать различные задачи прикладного характера, используя научный исследовательский подход	Владеет способностью моделировать различные задачи прикладного характера, используя научный исследовательский подход	Демонстрирует в полной мере владение способностью моделировать различные задачи прикладного характера, используя научный исследовательский подход	контрольные вопросы, тестирование, индивидуальные задания к лабораторным занятиям.	Зачет

4. Комплект контрольно-оценочных средств по дисциплине.

Вопросы к зачету по дисциплине Интеллектуальные системы.

1. Искусственный интеллект - основа новых информационных технологий
2. Основные направления исследований в области искусственного интеллекта
3. Классификация интеллектуальных информационных систем.
4. Системы с интеллектуальным интерфейсом
5. Самообучающиеся системы
6. Адаптивные информационные системы
7. Экспертные системы
8. Технологии разработки экспертных систем
9. Классификационные признаки экспертных систем
10. Характеристика инструментальных средств
11. Технология проектирования и разработки экспертных систем
12. Традиционные способы представления и обработки знаний в интеллектуальных системах
13. Отличия знаний от данных
15. Типичные модели представления знаний
16. Логическая модель представления знаний
17. Представление знаний правилами продукций
18. Объектно-ориентированное представление знаний фреймами
19. Модель семантической сети
20. Традиционные способы обработки знаний
21. Нейронные сети
22. Модель искусственного нейрона
23. Модели нейронных сетей
24. Многослойные сети. Рекуррентные сети. Модель Хопфилда. Самоорганизующиеся сети Т. Кохонена.
25. Построение нейронной сети
26. Обучение нейронных сетей
27. Способы реализации нейронных сетей
28. Практическое применение нейросетевых технологий
29. Инструментальные средства для разработки интеллектуальных приложений
30. Основы языка Visual Prolog
31. Факты. Правила. Запросы
32. Размещение фактов, правил и запросов
33. Предложения. Предикаты. Переменные
34. Инициализация переменных. Анонимные переменные
35. Цели. Составные цели: конъюнкция и дизъюнкция

36. Программы Visual Prolog
37. Основные разделы VisualProlog –программ
38. Раздел предложений
39. Раздел предикатов
40. Раздел доменов
41. Раздел цели
42. Декларации и правила
43. Перспективы логического программирования в искусственном интеллекте (ИИ)

Контрольные вопросы

по дисциплине Интеллектуальные системы.

Вопросы к разделу 1.

Типичные модели представления знаний.
Логическая модель представления знаний.
Модель фрейма.
Понятие фреймовой системы.
Свойства фреймовой системы.
Понятие сематическая сеть.
Классификация семантических сетей.
Достоинства и недостатки семантических сетей
Представление знаний правилами продукций.
Интерпретатор продукционной системы.
Продукционные системы в приложениях

Вопросы к разделу 2.

Определения понятия искусственный интеллект.
Задачи, решаемые с помощью искусственного интеллекта.
Исследования в области искусственного интеллекта.
Основные направления.
Хронология открытий в направлениях искусственного интеллекта.
Нейробионическое направление.
Информационное направление
Примеры различных классификаций систем искусственного интеллекта.

Вопросы к разделу 3.

Модель экспертных систем
Классификация экспертных систем и оболочек экспертных систем
Средства разработки экспертных систем
Структура систем поддержки принятия решений.
Классификация систем поддержки принятия решений

Вопросы к разделу 4.

Модели нейронных сетей.
Многослойные сети.
Рекуррентные сети.

Модель Хопфилда. Самоорганизующиеся сети Т. Кохонена.
Обучение нейронных сетей
Способы реализации нейронных сетей
Практическое применение нейросетевых технологий

Вопросы к разделу 5.

Программирование в ЛОГике
Факты. Правила. Запросы
Размещение фактов, правил и запросов
Предложения. Предикаты. Переменные
Инициализация переменных
Анонимные переменные
Основные разделы VisualProlog -программ
Раздел предложений.
Раздел предикатов.
Раздел доменов.
Раздел цели.
Декларации и правила.

Комплект индивидуальных заданий к лабораторным занятиям

по дисциплине Интеллектуальные системы

Лабораторная работа №1. Факторный анализ.

Цель работы:

Основной задачей практической работы является выделение наиболее показательных системных счётчиков, которые косвенно могут давать нам информацию об остальных параметрах системы.

Факторный анализ — совокупность методов многомерного статистического анализа, применяемых для изучения взаимосвязей между значениями переменных. Цели факторного анализа: сокращение числа переменных; определение взаимосвязей между переменными, их классификация.

Корреляционная матрица – это квадратная таблица, в которой на пересечении строк и столбцов располагаются коэффициенты корреляции между соответствующими параметрами.

Методики факторного анализа:

Анализ главных компонент. После того, как мы получили несколько групп переменных, объединенных одним фактором, мы можем повторить процедуру регрессии данных. Таким образом, факторы последовательно выделяются один за другим. Так как, каждый последующий фактор, определяется так, чтобы максимизировать изменчивость, оставшуюся от предыдущих, то факторы оказываются независимыми друг от друга. Другими словами, некоррелированными или ортогональными. Существует два критерия для вычисления количества главных компонент:- критерий Кайзера;- критерий «каменистой осыпи».

2. Анализ главных факторов. В анализе главных компонент предполагается, что должна быть использована вся изменчивость переменных, тогда как в анализе главных факторов вы используете только изменчивость переменной, общую и для других переменных. В

большинстве случаев эти два метода приводят к весьма близким результатам. Однако анализ главных компонент часто более предпочтителен как метод сокращения данных, в то время как анализ главных факторов лучше применять с целью определения структуры данных.

3. Факторные нагрузки. Факторными нагрузками называются корреляции между переменными и несколькими факторами (или «новыми» переменными, которые выделены по умолчанию).

4. Вращение факторной структуры. Можно изобразить факторные нагрузки в виде диаграммы рассеяния.

На такой диаграмме каждая переменная представлена точкой, а её координаты равны факторным нагрузкам. Можно повернуть оси в любом направлении без изменения относительного положения точек; однако действительные координаты точек, то есть факторные нагрузки, должны, без сомнения, меняться. Если поворачивать оси относительно начала координат, то можно достичь ясного представления о нагрузках, определяющих группы переменных. Типичными методами вращения являются стратегии варимакс, квартимакс, и эквимакс.

5. Косоугольные факторы.

6. Иерархический факторный анализ.

ЗДАНИЕ НА ПРАКТИЧЕСКУЮ РАБОТУ И ПОРЯДОК ВЫПОЛНЕНИЯ

Для получения исходных данных необходимо:

1. Подобрать подходящие для анализа данные из репозитория, предоставляемого преподавателем.

2. Создать таблицу данных в MS Excel

Обработка исходных данных:

Необходимо заменить не числовые данные. Для этого вводится любая шкала соответствия, на выбор обучающегося, с обязательным внесением в отчет легенды по шкале.

3. Следует удалить из анализа переменные, дисперсия которых равна нулю.

4. Постройте корреляционную матрицу и сделайте соответствующие выводы.

5. Откройте программу STATISTICA. Создайте новую таблицу данных (Файл – > Создать). Откройте модуль факторного анализа (Анализ –> Многомерный разведочный анализ –> Факторный анализ). (Переменные все, максимальное число факторов = 2).

6. Постройте график каменистой осыпи и сделайте соответствующие выводы о конечном количестве факторов.

7. Постройте График нагрузок. На получившемся графике наглядно можно увидеть взаимосвязь исследуемых параметров: сильно зависящие друг от друга параметры сконцентрированы в одной группе. Исследуйте каждую группу таких параметров и выведите главный – наиболее показательный. Удалите остальные переменные группы из дальнейшего рассмотрения. При удалении переменных стоит ориентироваться на их пояснение в журнале производительности: в нем описывается значение и важность каждой. Повторяйте данный пункт до тех пор, пока не останется необходимого количества переменных.

8. Если на графике из-за наложения сложно разобрать названия переменных, то стоит обратиться к таблице факторных нагрузок из того же окна факторного анализа. В ней в числах выражена зависимость переменных от факторов. Группируя переменные по наиболее схожим показателям, мы можем понять, какие из них образуют группу на графике.

СОДЕРЖАНИЕ ОТЧЕТА

1. Описание принципа выбора счетчиков для наблюдения. Краткие описания каждого из них. 2. Описание условий, при которых снимались показания (запущенные действия и программы). 3. Исходная таблица данных в Excel.

4. Оценка дисперсии исследуемых параметров. Описание первого этапа сокращения данных. 5. Корреляционная матрица. Смысловое объяснение выявленных по матрице сильных

зависимостей.

6. Результаты факторного анализа. 6.1 График каменистой осыпи. 6.2 Описание каждого этапа сокращения данных: графики, таблицы собственных значений факторов, удаляемые переменные.

7. Выводы

Лабораторная работа №2. Отбор признаков

Цель работы:

Реализовать алгоритм по отбору признаков на выбранном наборе данных.

Практически в любой задаче моделирования возникает вопрос: какую модель зависимости применить, т.е. какие признаки использовать, а какие нет? Проблема отбора признаков (feature selection) возникает из-за того, что на этапах постановки задачи и формирования данных ещё не ясно, какие признаки действительно важны, а какие не несут полезной информации или дублируют друг друга. Стремление учесть как можно больше потенциально полезной информации приводит к появлению избыточных (шумовых) признаков. По мере увеличения числа используемых признаков (сложности модели) средняя ошибка на обучающей выборке, как правило, монотонно убывает. Однако средняя ошибка на независимых контрольных данных сначала уменьшается, а затем возрастает. Это явление называют переобучением. В чрезмерно сложных моделях избыточные степени свободы $\frac{3}{4}$ расходятся не столько на восстановление искомой зависимости, сколько на аппроксимацию ошибок измерений и погрешностей самой модели. Отбор признаков позволяет находить модель оптимальной сложности, при которой переобучение минимально. Для проверки качества отбора признаков используется критерий – функционал $Q(\mu, X\ell)$, характеризующий качество метода μ по обучающей выборке $X\ell$, например, ошибка обучения (training error). Чем меньше значение критерия $Q(\mu)$, тем выше качество метода μ . Критерий должен быть внешним, т.е. проверять качество метода μ по тем данным, которые не использовались в процессе обучения. Наиболее известные типы внешних критериев: - Критерий средней ошибки на контрольных данных. - Критерий скользящего контроля: берут несколько различных разбиений исходной выборки на обучение и контроль, и среднюю ошибку на контроле усредняют по разбиениям. Обратите внимание на то, что во всех критериях, использующих случайные разбиения, обучающие и контрольные под выборки должны обладать теми же статистическими характеристиками, что и полная выборка. Критерии непротиворечивости: если модель алгоритмов A и метод обучения μ подобраны правильно, то настройка параметров модели по различным представительным под выборкам должна приводить к одинаковым или почти одинаковым алгоритмам. Критерии регуляризации – наложить ограничения на вектор параметров алгоритма, либо ввести штраф за выход вектора параметров из некоторой допустимой области (например, чтобы норма вектора параметров $\|a\|$ в алгоритме $a = \mu(X\ell)$ не становилась слишком большой). Как правило, используется совокупность критериев. Практическая рекомендация – отобрать некоторое количество лучших методов по критерию скользящего контроля; а из них выбрать тот, для которого критерий регуляризации (либо критерий непротиворечивости) принимает наименьшее значение. Задача отбора информативных признаков состоит в следующем. Будем считать, что объекты описываются набором признаков $F = \{f_1, \dots, f_n\}$. Вектор $f_1(x), \dots, f_n(x)$

$\in D_1 \times \dots \times D_n$, где D_j – множество допустимых значений признака f_j , называется признаковым описанием объекта x . Пусть $G \subseteq F$ произвольное подмножество признаков. Будем обозначать через μ_G метод обучения, который строит алгоритмы, используя только признаки из подмножества G . Будем предполагать, что метод μ_G выбирает алгоритм из модели алгоритмов $A(G)$, использующей только признаки из G . Число используемых признаков $|G|$ будем называть сложностью модели $A(G)$. Для отбора информативных признаков используются различные методы: - Полный перебор. Последовательное добавление признаков – простая стратегия жадного наискорейшего спуска: алгоритм добавляет к набору G по одному признаку, каждый раз выбирая тот признак, который приводит к наибольшему уменьшению внешнего критерия. Возможно также последовательное удаление признаков из полного набора, а также комбинация – алгоритм последовательного добавления–удаления. - Построение и обход дерева возможных наборов признаков. Вершины дерева соответствуют наборам признаков. Корневая вершина соответствует пустому набору. Каждый дочерний набор образуется путём присоединения некоторого признака к родительскому набору. Чтобы избежать появления в дереве одинаковых наборов, отличающихся только порядком признаков, к дочерним наборам присоединяются только те признаки, номера которых превышают максимальный номер признака в родительском наборе. Как известно, существуют две стратегии полного обхода дерева: поиск в глубину (depth-firstsearch, DFS) и поиск в ширину (breadth-firstsearch, BFS). Обе позволяют вводить различные эвристики для сокращения перебора. - Генетический алгоритм. Первое поколение наборов генерируется случайным образом. К этим наборам применяются операции скрещивания и мутации для порождения большого числа новых наборов. Затем производится селекция: во второе поколение отбираются только V наборов, лучших по заданному внешнему критерию Q . Ко второму поколению также применяются операции скрещивания, мутации и селекции, и порождается третье поколение. Эволюционный процесс переходит от поколения к поколению до тех пор, пока не наступит стагнация, т.е. качество лучшего набора в поколении перестанет улучшаться. - Случайный поиск с адаптацией. Если упростить генетический алгоритм, отказавшись от скрещивания, то получится алгоритм случайного поиска (stochasticsearch). Кластеризация признаков. Методы кластеризации в общем случае позволяют разбить выборку объектов на кластеры, состоящие из схожих объектов, и выделить в каждой группе по одному наиболее типичному представителю. То же самое можно проделать и с признаками, если определить функцию расстояния между признаками, например, через коэффициент корреляции или метрику Хемминга. - Методы математического программирования. Используются для отбора признаков, главным образом, в линейных моделях регрессии и классификации. По существу, здесь также реализуется перебор признаков, но перебор внутри стандартных процедур математического программирования при поиске активных ограничений. Более подробно со спецификой применения методов можно ознакомиться Воронцов К.В. Курс лекций Машинное обучение, в разделе «Критерии выбора моделей и методы отбора признаков».

ЗАДАНИЕ НА ПРАКТИЧЕСКУЮ РАБОТУ И ПОРЯДОК ВЫПОЛНЕНИЯ

1. Выбрать предметную область и набор данных, согласовать выбор с преподавателем. Можно использовать репозиторий [ресурса `http://archive.ics.uci.edu/ml/`](http://archive.ics.uci.edu/ml/).
2. Выбрать алгоритм отбора признаков, согласовать выбор с преподавателем.
3. Реализовать алгоритм по отбору признаков на выбранном наборе данных. Выбор способа реализации алгоритма предоставляется обучающемуся.
4. Проверить качество реализованного отбора признаков с помощью одного из критериев

КОНТРОЛЬНЫЕ ВОПРОСЫ

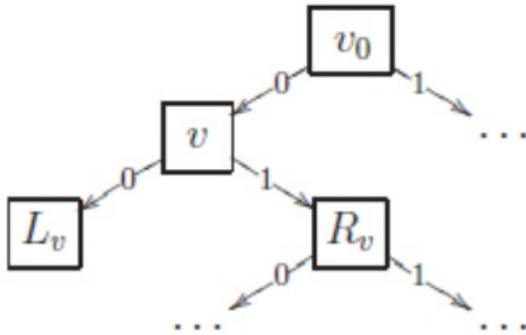
1. Что такое нормализация данных?
2. Перечислите основных преимущества отбора признаков?
3. В чем основная идея отбора признаков с помощью генетического алгоритма?
4. В чём отличия внутренних и внешних критериев?

Лабораторная работа №4. Деревья решений

Цель работы:

Реализовать и сравнить два разных алгоритма деревьев решений.

Бинарное решающее дерево – это алгоритм классификации, задающийся бинарным деревом, в котором каждой внутренней вершине $v \in V$ приписан предикат $\beta_v: X \rightarrow \{0, 1\}$, каждой терминальной вершине $v \in V$ приписано имя класса $c_v \in Y$. При классификации объекта $x \in X$ он проходит по дереву путь от корня до некоторого листа, в соответствии с Алгоритмом 1.



Алгоритм 1. Классификация объекта $x \in X$ бинарным решающим деревом

- 1: $v := v_0$;
- 2: пока вершина v внутренняя
- 3: если $\beta_v(x) = 1$ то
- 4: $v := R_v$; (переход вправо)
- 5: иначе
- 6: $v := L_v$; (переход влево)
- 7: вернуть c_v .

Объект x доходит до вершины v тогда и только тогда, когда выполняется конъюнкция $K_v(x)$, составленная из всех предикатов, приписанных внутренним вершинам дерева на пути от корня v_0 до вершины v . Естественное требование максимизации информативности конъюнкций $K_v(x)$ означает, что каждая из них должна выделять как можно больше обучающих объектов, допуская при этом как можно меньше ошибок. Задача построения дерева минимальной сложности, правильно классифицирующего заданную выборку, в общем случае является NP-полной задачей. На практике применяют различные эвристики. В данной практической работе рассматривается алгоритм 2 построения решающего дерева ID3 (Induction of Decision Tree). Идея алгоритма заключается в последовательном дроблении выборки на две части до тех пор, пока в каждой части не окажутся объекты только одного класса. Алгоритм записывается в виде рекурсивной процедуры LearnID3, которая строит дерево по заданной под выборке U . Для построения полного дерева она применяется ко всей выборке и возвращает указатель на корень построенного дерева: $v_0 := \text{LearnID3}(X\ell)$.

Алгоритм 2. Рекурсивный алгоритм синтеза бинарного решающего дерева ID3

Вход: U – обучающая выборка; Y – множество элементарных предикатов;

Выход: возвращает корневую вершину дерева, построенного по выборке U ;

```

1: ПРОЦЕДУРА LearnID3 (U);
2: если все объекты из U лежат в одном классе  $c \in Y$ 
   то
3: создать новый лист  $v$ ;
4:  $c_v := c$ ;
5: вернуть ( $v$ );
6: найти предикат с максимальной информативностью:
    $\beta := \arg \max_{\beta \in Y} I(\beta, U)$ ;
7: разбить выборку на две части  $U = U_0 \cup U_1$  по предикату
    $\beta$ :
    $U_0 := \{x \in U : \beta(x) = 0\}$ ;
    $U_1 := \{x \in U : \beta(x) = 1\}$ ;
8: если  $U_0 = \emptyset$  или  $U_1 = \emptyset$  то
9: создать новый лист  $v$ ;
10:  $c_v :=$  класс, в котором находится большинство объ-
    ектов из  $U$ ;
11: иначе
12: создать новую внутреннюю вершину  $v$ ;
13:  $\beta_v := \beta$ ;
14:  $L_v := \text{LearnID3}(U_0)$ ; (построить левое поддерево)
15:  $R_v := \text{LearnID3}(U_1)$ ; (построить правое поддерево)
16: вернуть ( $v$ );

```

Проблемы, возникающие при реализации алгоритма:

П1. Как определить информативность предиката? – 2 варианта. Точный критерий Фишера основан на вычислении вероятности реализации пары событий: информативность предиката $\phi(x)$, разделяющего события правильного обнаружения p_c нужных объектов и правильного не обнаружения n_c ненужных объектов, относительно класса $c \in Y$ по выборке X^ℓ

$$I_c(\phi, X^\ell) = -\ln \frac{C_{P_c}^{p_c(\phi)} C_{N_c}^{n_c(\phi)}}{C_{P_c+N_c}^{p_c(\phi)+n_c(\phi)}}.$$

в случае произвольного числа классов $Y = \{1, \dots, M\}$

$$I(\phi, X^1) = -\ln \frac{C_{P_1}^{p_1} \dots C_{P_M}^{p_M}}{C_1^p}$$

где P_c - число объектов класса c в выборке X^ℓ , из них p_c объектов выделяются предикатом φ , $p = p_1 + \dots + p_M$.

Энтропийный = информационный критерий основан на сравнении энтропии (математического ожидания количества информации) о выборке до и после применения предиката φ . Если в выборке есть P объектов класса c и N остальных, то ее энтропия равна

$$H(P, N) = -\frac{P}{P+N} \log_2 \frac{P}{P+N} - \frac{N}{P+N} \log_2 \frac{N}{P+N}.$$

Если предикат φ выделил p объектов из P , принадлежащих классу c , и n объектов из N , не принадлежащих классу c , то энтропия выборки после получения этой информации стала равной

$$H_\varphi(P, N, p, n) = \frac{p+n}{P+N} H(p, n) + \frac{P+N-p-n}{P+N} H(P-p, N-n).$$

Тогда энтропийный = информационный критерий для двух классов вводится как

$$IGain(\varphi, X^1) = H(P, N) - H(P, p, N, n),$$

а для большого числа классов – как

$$I(\varphi, X^\ell) = \sum_{c \in Y} h\left(\frac{P_c}{\ell}\right) - \frac{p}{\ell} \sum_{c \in Y} h\left(\frac{p_c}{p}\right) - \frac{\ell-p}{\ell} \sum_{c \in Y} h\left(\frac{P_c - p_c}{\ell-p}\right),$$

где введена функция $h(z) \equiv -z \log_2 z$.

(**)

П2. На шаге 6 Алгоритма 2 выбирается предикат β из заданного семейства B , задающий максимально информативное ветвление дерева – разбиение выборки на две части $U = U_0 \cup U_1$.

На практике применяются различные критерии ветвления.

1. Критерий, ориентированный на отделение заданного класса $c \in Y$.

$$I(\beta, U) = \max_{c \in Y} I_c(\beta, U),$$

2. Критерии, ориентированные на отделение сразу нескольких классов – (*) и (**).

3. D-критерий – число пар объектов из разных классов, на которых предикат β принимает разные значения. В случае двух классов он имеет вид $I(\beta, U) = p(\beta)(N - n(\beta)) + n(\beta)(P - p(\beta))$.

Другие варианты критериев можно найти в [2].

П3. Как выбрать условия деления выборки в каждом узле?

На практике в качестве элементарных предикатов чаще всего берут простые пороговые условия вида $\beta(x) = [f_j(x) \gg \langle dj]$. Конъюнкции, составленные из таких термов, хорошо интерпретируются и допускают запись на естественном языке. Однако никто не запрещает использовать в вершинах дерева любые разделяющие правила: шары, гиперплоскости, и, вообще говоря, произвольные бинарные классификаторы. Когда мощность $|B|$ не велика, эта задача решается полным перебором, дальше нужны эвристики.

П4. Как удалить поддеревья, имеющие недостаточную статистическую надёжность? = проблема редукции решающих деревьев.

Наиболее распространенные эвристики:

Предредукция (pre-pruning) или критерий раннего останова досрочно прекращает дальнейшее ветвление в вершине дерева, если информативность $I(\beta, U)$ для всех предикатов $\beta \in B$ ниже заданного порогового значения I_0 . Для этого на шаге 8 условие ($U_0 = \emptyset$ или $U_1 = \emptyset$) заменяется условием $I(\beta, U) \leq I_0$. Порог I_0 является управляющим параметром метода.

Постредукция (post-pruning) просматривает все внутренние вершины дерева и заменяет отдельные вершины либо одной из дочерних вершин (при этом вторая дочерняя удаляется), либо терминальной вершиной. Процесс замен продолжается до тех пор, пока в дереве остаются вершины, удовлетворяющие критерию замены. Критерием замены является сокращение числа ошибок на контрольной выборке, отобранной заранее, и не участвовавшей в обучении дерева. Стандартная рекомендация - оставлять в контроле около 30% объектов.

Для реализации постредукции контрольная выборка X_k пропускается через построенное дерево. При этом в каждой внутренней вершине v запоминается подмножество $S_v \subseteq X_k$ попавших в неё контрольных объектов. Если $S_v = \emptyset$, то вершина v считается ненадёжной и заменяется терминальной по мажоритарному правилу: в качестве c_v берётся тот класс, объектов которого больше всего в обучающей подвыборке U , пришедшей в вершину v . Затем для каждой внутренней вершины v вычисляется число ошибок, полученных при классификации выборки S_v следующими способами:

- 1) $r(v)$ - классификация поддеревом, растущим из вершины v ;
- 2) $r_L(v)$ - классификация поддеревом левой дочерней вершины L_v ;
- 3) $r_R(v)$ - классификация поддеревом правой дочерней вершины R_v ;
- 4) $r_c(v)$ - отнесение всех объектов выборки S_v к классу $c \in Y$.

Эти величины сравниваются, и, в зависимости от того, какая из них оказалась минимальной, принимается, соответственно, одно из четырёх решений:

- 1) сохранить поддерево вершины v ;
- 2) заменить поддерево вершины v поддеревом левой дочерней вершины L_v ;
- 3) заменить поддерево вершины v поддеревом правой дочерней вершины R_v ;
- 4) заменить поддерево v терминальной вершиной класса $c = \arg \min_{c \in Y} r_c(v)$.

Предпросмотр (look ahead) заключается в том, чтобы на шаге 6, вместо вычисления информативности для каждого $\beta \in B$ построить поддерево небольшой глубины h . Во внутреннюю вершину v помещается тот предикат β , при котором поддерево допускает наименьшее число ошибок. Этот алгоритм работает заметно дольше, но строит более надёжные и простые д

еревья.

ЗАДАНИЕ НА ПРАКТИЧЕСКУЮ РАБОТУ И ПОРЯДОК ВЫПОЛНЕНИЯ

1. Выбрать статистический ряд, подходящий для построения дерева решений, выделить на нем обучающую и контрольную выборку, согласовать с преподавателем.

2. Реализовать алгоритм 2. В ходе реализации алгоритма выбрать способы решения проблем П1-П4, причем хотя бы одну из проблем решить двумя способами.

КОНТРОЛЬНЫЕ ВОПРОСЫ

1. Как деревья решений, так и глубокие нейронные сети являются нелинейными классификаторами, т. е. они разбивают пространство посредством сложной границы решений. Почему в таком случае модель дерева решений настолько интуитивно понятнее глубокой нейронной сети?

2. Чем отличаются алгоритмы дерева решения от других алгоритмов классификации?

3. Опишите достоинства и недостатки решающих деревьев?

4. Что такое решающее дерево?

Лабораторная работа №3. Нейросетевое распознавание печатных символов

Цель работы:

Исследование возможностей распознавания печатных символов с помощью нейронных сетей, а также построение нейронных сетей в среде MATLAB

Набор эталонных образов задается преподавателем. Примером такого набора является последовательность из десяти цифр от 0 до 9. В этом примере число образов $M=10$. В случае, когда каждый класс образов характеризуется лишь своим эталоном, имеем число классов, также равное M . Каждый образ формируется в виде графического файла в битовом формате. Тип файла (расширение) определяется используемыми в среде MATLAB типами графических файлов. Рекомендуется использовать расширение *tif*.

Для создания графических файлов образов удобно использовать среду "Adobe Photoshop". В этом случае при создании каждого файла необходимо

проделать следующую последовательность операций: 1) создать новый файл, задав его параметры:

- имя : XXXX;
- ширина: N1 пикселей;
- высота: N2 пикселей;
- цветовой режим: битовый формат.

При этом значения N1, N2=8...20 задаются преподавателем.

2) используя инструменты типа «Кисть», «Ластик» и др. создать требуемый образ символа.

3) с помощью команды «Сохранить как» сохранить созданный образ в виде файла типа *tif* в заданной преподавателем папке.

На рис. 4.1 приведены примеры графических символов цифр при N1=10, N2=12 пикс.



Рис. 4.1. Примеры графических символов цифр

2. Создание и обучение НС в среде MATLAB

На данном этапе выполнение работы в среде MATLAB производится с помощью программы *sr_newff*, которая реализует следующие функции:

- формирование числовых массивов эталонных образов, используемых в качестве обучающих;

- подготовка данных, необходимых для создания нейронной сети (НС);

- создание НС, задание параметров обучения НС и обучение НС.

Эталонный образ каждого символа представлен в виде вектора-столбца $[N,1]$, число элементов N которого равно числу признаков (иначе говоря, N – размерность пространства признаков). Такой вектор-столбец формируется из двумерного массива-изображения $[N1,N2]$, который, в свою очередь, формируется при считывании графического файла образа с помощью команд:

`imread (FILENAME)` - процедура чтения графического файла;

`X = reshape (A,[N,1])` - процедура преобразования двумерного массива $A[N1,N2]$ в одномерный вектор-столбец $X[N,1]$, где $N=N1*N2$.

Процедура умножения массива на 1 приводит к смене типа элементов массива с *logical* (для элементов битового формата) на *double*.

Для удовлетворительной работы НС недостаточно формирования лишь одного обучающего образа для каждого класса (типа символа) образов. Это связано с тем, что распознаваемые образы (на этапе работы НС в режиме распознавания) всегда отличаются от обучающих по ряду причин:

- различие шрифтов и стилей печатных символов;

- погрешности сканирования и неточности совмещения символа и окна сканирования;

- низкое качество печати, дефекты бумаги и т.д.

В силу указанных причин для надежного распознавания образов НС следует обучать на достаточно представительном множестве образов, входящих в один и тот же класс.

В программе *sr_newff* формирование дополнительных обучающих образов производится путем незначительного искажения эталонных образов, считываемых из графических файлов. Искажение образа-эталона каждого класса реализуется путем добавления к нему равномерного (по площади изображения) шума типа «Соль и перец», представляющего собой случайное искажение отдельных пикселей изображения. Степень искажения характеризуется числом $p=[0;1]$, определяющим долю искаженных пикселей.

Такой подход при формировании образов позволяет, во-первых, быстро получать большое число обучающих образов, и, во-вторых, регулировать (путем изменения значения p) степень разброса множества образов в пределах одного класса.

Подготовка данных, необходимых для создания НС, включает в себя:

1) формирование двумерного массива обучающих образов $XR[N,K]$, каждый столбец которого представляет собой набор N признаков одного образа, а число столбцов K равно числу обучающих образов;

2) формирование двумерного массива желаемых откликов $YR[NY,K]$, где NY – число выходов НС (т.е., число нейронов выходного слоя); K – число

обучающих образов. Отклик $YR[:,k]$ (в общем случае – вектор-столбец) соответствует k -му обучающему образу – вектору $XR[:,k]$;

3) формирование двумерного массива $R[N,2]$, определяющего минимальное $R(n,1)$ и максимальное $R(n,2)$ значение n -го признака, $n=1, \dots, N$.

Создание НС. В общем случае НС *net* создается с помощью команды:

```
net = nnnnn (P1,P2,...PL), где  
- nnnnn – тип НС;  
- P1,...,PL – параметры НС.
```

В настоящей работе используется НС типа многослойного персептрона *newff*, которая задается командой:

```
net = newff (R, [A1 A2 ... AL], {F1 F2 ... FL}, BTF, PF), где
```

R - массив минимальных и максимальных значений входных нейронов (признаков);

A_i - число нейронов i -го слоя, начиная с первого скрытого слоя, $i=1, \dots, L$;

F_i - функция активации нейронов i -го слоя, по умолчанию ‘tansig’;

BTF - функция обучения сети, по умолчанию ‘trainlm’;

PF - критерий останова, по умолчанию ‘mse’ (минимум ско).

Дополнительные параметры, используемые при создании сети:

`net.performFcn='msereg'` - обучение НС производится с помощью метода регуляризации;

`net.performParam.ratio=0.1` - значение параметра регуляризации;

`net.trainParam.show=5` - число эпох, через которое производится вывод параметров процедуры обучения;

`net.trainParam.epochs=500` - максимальное число эпох при обучении НС;

`net.trainParam.goal=0.02` - значение целевой функции, по достижении которого процесс обучения НС прекращается.

Процесс обучения НС запускается командой:

```
net = train (net, XR, YR) .
```

Для решения задач распознавания печатных символов рекомендуется использовать трехслойную НС (один скрытый слой) с числом нейронов:

$N=120$ - во входном слое;

$A1=20$ - в скрытом (промежуточном) слое;

$A2=1$ - в выходном слое.

При использовании большего числа нейронов процедура обучения НС может занять слишком много времени. Для рекомендованных значений параметров НС (в том числе и дополнительных) и общем числе обучающих образов (для всех заданных классов) $K=100 \dots 200$ время обучения НС составляет $5 \dots 20$ мин.

3. Распознавание печатных символов с помощью обученной НС

Работа НС, т.е. формирование отклика Y при входном воздействии в виде вектора-столбца $X[N,1]$ производится командой:

$$Y = \text{sim}(\text{net}, X).$$

В случае, когда желаемый отклик принимает целочисленные значения, рекомендуется использовать округление до ближайшего целого, т.е.

$$Y = \text{round}(\text{sim}(\text{net}, X)).$$

Тестирование работы НС при распознавании печатных символов с различной степенью искажения производится с помощью программы *sr_work*, исходными данными для которой являются:

SX.tif - имя графического файла образа-эталона;

N - число пикселей изображения образа;

NT - число тестируемых образов, полученных путем искажения эталона;

P - доля искаженных пикселей [0; 1].

На рисунках 4.2-4.6 представлены некоторые примеры распознавания символов, изображенных на рис. 4.1, с помощью обученной НС. Обучение проводилось при числе обучающих образов $M=10$ для каждого вида символа и параметре искажения символов $p=0,1$.



Рис. 4.2. Неверные распознавания символа «0», искаженного 20% шума «Соль и Перец», результат распознавания (слева направо):

«2», «3», «5»



Рис. 4.3. Правильные распознавания символа «0», искаженного 20% шума «Соль и Перец», результат распознавания (слева направо):

«0», «0», «0», «0»



Рис. 4.4. Неверные распознавания символа «4», искаженного 20% шума «Соль и Перец», результат распознавания (слева направо):

«3», «5», «6»



Рис. 4.5. Правильные распознавания символа «4», искаженного 20% шума «Соль и Перец», результат распознавания (слева направо): «4», «4», «4», «4», «4»



Рис. 4.6. Результаты распознавания символа «8», искаженного 10% шума «Соль и Перец», результат распознавания (слева направо): «8», «8», «6»

Результаты распознавания символов, представленные на рисунках 4.2-4.6, демонстрируют хорошее распознавание с помощью НС даже при сильном искажении (параметр $p > 0,1$). Для объективной оценки качества работы НС необходимо вычисление вероятностных характеристик распознавания. При правильном выборе параметров обучения сети и использовании не менее 100 обучающих образов можно получить вероятность правильного распознавания символов порядка 0,6...0,9 (в зависимости от вида распознаваемого символа) при параметре искажения $p = 0,1 \dots 0,2$.

Качество работы НС характеризуется вероятностями правильной классификации образа i -го класса, $i = 1, \dots, M$. Оценка вероятностей производится по формуле:

$$\hat{P}_{np}(i) = \frac{N_{np}}{N_0},$$

где N_{np} - число правильных распознаваний образа i -го класса; N_0 - общее число распознаваний образов i -го класса. Число определяется экспериментально при запуске программы *sr_work* при значениях $= 10 \dots 100$.

ЗАДАНИЕ НА ПРАКТИЧЕСКУЮ РАБОТУ ПОРЯДОК ВЫПОЛНЕНИЯ

1. Подготовить графические файлы эталонных образов для символов, заданных преподавателем, или самостоятельная подготовка эталонных (обучающих) образов печатных символов в виде набора графических файлов.

2. В среде MATLAB создать и обучить нейронную сеть (НС), предназначенную для распознавания печатных символов.

3. Исследовать зависимость качества работы НС от:

- степени искажения символов (параметр p);
- числа нейронов в скрытом слое.

КОНТРОЛЬНЫЕ ВОПРОСЫ

1. Назовите основные достоинства и недостатки нейронных сетей?
2. Какие практические задачи решаются с применением нейронных сетей?
3. Назовите негативные последствия переобучения нейронной сети?
4. Дайте характеристику основных этапов построения нейронной сети?

Комплект тестовых вопросов и заданий

по дисциплине Интеллектуальные системы

1. Предпосылками возникновения искусственного интеллекта как науки является _____
2. Родоначальником искусственного интеллекта считается _____
3. Направление, которое не придает значения тому, как именно моделируются функции мозга является _____
4. Подход использующий булеву алгебру _____
5. Назовите язык программирования, разработанный в рамках искусственного интеллекта _____
6. Определите количество поколений роботов
 - a) 1

- b) 2
- c) 3
- d) 4

7. Искусственная жизнь имеет следующие направления:

- a) мягкая
- b) твердая
- c) влажная
- d) мокрая
- e) сухая

8. Перечислите задачи, решаемые в рамках искусственного интеллекта

- a) распознавание речи
- b) принятие решений
- c) компьютерные вирусы
- d) создание сред разработки информационных систем
- e) создание компьютерных игр

9. Экспертные знания, которые активно используются в следующих направлениях

- a) экспертные системы
- b) когнитивное моделирование
- c) распознавание образов
- d) компьютерная лингвистика

10. Принцип организации социальных систем используется в направлении:

- a) эволюционное моделирование
- b) когнитивное моделирование
- c) нейронные сети
- d) нет правильного ответа

11. Интеллектуальная информационная система – это система _____

12. Определите интеллектуальные системы, использующие генетические вычисления и базы данных

- a) жестким
- b) мягким
- c) гибридным
- d) нейронные сети

13. Системы генерации музыки можно отнести к:

- a) системам общения
- b) творческим системам

- c) системам управления
- d) системам распознавания

14. Определите системы, являющиеся системами общего назначения

- a) системы идентификации
- b) экспертные системы
- c) нейронные сети
- d) робототехнические системы

15. К самоорганизующимся системам относятся:

- a) системы распознавания
- b) игровые системы
- c) системы реферирования текстов
- d) нейронные сети

16. На знаниях основываются системы:

- a) нейронные сети
- b) системы распознавания текста
- c) экспертные системы
- d) интеллектуальные пакеты прикладных программ

17. Эвристический поиск используется в:

- a) нейронных сетях
- b) экспертных системах
- c) игровых системах
- d) нет правильного ответа

18. Под представлением знаний понимается _____

19. Не являются моделями представления знаний:

- a) продукционные модели
- b) фреймы
- c) имитационные модели
- d) семантические сети
- e) формально-логические модели

20. Семантическая сеть, представляет собой _____

21. Какой из основных типов отношений семантической сети, представленных ниже, может быть назван как АКО (A - Kind - Of)

- a) элемент класса
- b) имеет частью
- c) принадлежит
- d) функциональная связь

22. Определите отличия семантической сети и фреймов

- a) элемент модели состоит из множества незаполненных значений некоторых атрибутов, именуемых «слотами»
- b) наследование по АКО-связям
- c) элемент модели – структура, используемая для обозначения объектов и понятий

23. Что объединяет семантические сети и фреймы

- a) организация процедуры вывода
- b) наследование свойств
- c) множества незаполненных значений некоторых атрибутов, именуемых слотами
- d) структуры, используемые для обозначения объектов и понятий

24. На каком формализме не основаны логические модели

- a) исчисление высказываний
- b) пропозициональная логика
- c) силлогизмы Аристотеля
- d) правильно построенные формулы
- e) нечеткие системы (fuzzy set)

25. Перечислите задачи, которые не решают нейронные сети

- a) классификации
- b) аппроксимации
- c) памяти, адресуемой по содержанию
- d) маршрутизации
- e) управления
- f) кодирования

26. Какую функцию не может решить однослойная нейронная сеть

- a) логическое «не»
- b) суммирование
- c) логическое «исключающее или»
- d) произведение
- e) логическое «или»

27. Что из нижеперечисленного относится к перцептрон

- a) однослойная нейронная сеть
- b) нейронная сеть прямого распространения
- c) многослойная нейронная сеть
- d) нейронная сеть с обратными связями
- e) создан Ф. Розенблаттом
- f) создан У. Маккалоком и В. Питтом

28. Определите нейронную сеть, которая обучается с помощью дельта-правила

- a) однослойную нейронную сеть
- b) нейронную сеть прямого распространения
- c) нейронную сеть с обратными связями
- d) сеть Хопфилда
- e) нет правильного ответа

29. Нейронная сеть, которая обучается с помощью алгоритма обратного распространения ошибки называется _____

30. Какие из перечисленных сетей являются рекуррентными:

- a) персептрон
- b) сеть Хопфилда
- c) сеть радиальных базисных функций
- d) нет правильного ответа

31. Определите экспертную систему, которую достаточно разработать за 1-1,5 года _____

32. Перечислите для решения, каких задач предназначены статические оболочки экспертных систем

- a) для управления и диагностики в режиме реального времени
- b) для решения статических задач
- c) для решения задач анализа и синтеза с разделением времени
- d) для разработки динамических систем

33. Гибридная экспертная система подразумевает использование _____

34. Базу знаний экспертной системы создает _____

35. Определите что характерно для ранних систем поддержки принятия решений

- a) возможность оперировать неструктурированными или слабоструктурированными задачами, в отличие от задач, с которыми имеет дело исследование операций
- b) оперирует слабоструктурированными решениями;
- c) поддерживает разнообразные стили и методы решения, что может быть полезно при решении задачи группой лиц, принимающих решения;
- d) нет правильного ответа

36. Подсистемы, входящие в системы поддержки принятия решений являются

- a) системы поддержки генерации решений
- b) системы поддержки выбора решений

- c) системы управления базами данных
- d) системы имитационного моделирования

37. Перечислите методы, используемые в системах поддержки принятия решений:

- a) метод аналитических иерархических процессов
- b) метод Гаусса
- c) математическое моделирование
- d) метод аналитических сетевых процессов
- e) нейронные сети

38. Определите, как можно классифицировать систему поддержки принятия решений

- a) на уровне пользователя
- b) в зависимости от языка программирования
- c) на концептуальном уровне
- d) в зависимости от области применения

39. Системы поддержки принятия решений позволяющие модифицировать решения системы, опирающиеся на большие объемы данных из разных источников называются _____

40. Класс системы поддержки принятия решения, чья база знаний сформирована многими экспертами _____ классом

5. Методические материалы, определяющие процедуры оценивания компетенции

5.1 Критерии оценивания тестирования

При тестировании все верные ответы берутся за 100%.

90%-100% отлично

75%-90% хорошо

60%-75% удовлетворительно

менее 60% неудовлетворительно

5.2 Критерии оценивания устного ответа на контрольные вопросы

Оценка **«отлично»** выставляется за глубокое знание предусмотренного программой материала, за умение четко, лаконично и логически последовательно отвечать на поставленные вопросы.

Оценка **«хорошо»** – за твердое знание основного (программного) материала, за грамотные, без существенных неточностей ответы на поставленные вопросы.

Оценка **«удовлетворительно»** – за общее знание только основного материала, за ответы, содержащие неточности или слабо аргументированные, с нарушением последовательности изложения материала.

Оценка **«неудовлетворительно»** – за незнание значительной части программного материала, за существенные ошибки в ответах на вопросы, за неумение ориентироваться в материале, за незнание основных понятий дисциплины

5.3 Критерии оценивания результатов освоения дисциплины на зачете:

Оценка **«зачтено»** выставляется обучающемуся, если обучающий почти ответил на все вопросы, поставленные преподавателем на защите.

Оценка **«не зачтено»** выставляется обучающемуся, если обучающий не проявил глубоких теоретических знаний при ответе на вопросы.

5.4 Критерии оценивания качества выполнения лабораторного практикума

Оценка **«зачтено»** выставляется обучающемуся, если лабораторная работа выполнена правильно и обучающийся ответил на все вопросы, поставленные преподавателем на защите.

Оценка **«не зачтено»** выставляется обучающемуся, если лабораторная работа выполнена не правильно или обучающийся не проявил глубоких теоретических знаний при защите работы