Министерство науки и высшего образования Российской Федерации федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

«Санкт-Петербургский государственный университет промышленных технологий и дизайна» (СПбГУПТД)

УТВЕРЖДАЮ									
	Первый проректор, проректор по УР								
А.Е. Рудин									
×	30 »	06	2020 года						

Рабочая программа дисциплины

Б1.В.04	Интеллектуальный анализ данных

Учебный план: ФГОС 3++_2020-2021_09.04.03_ИИТА_ОО_ПИЭ_2-1-47.plx

Кафедра: 36 Информационных технологий

Направление подготовки:

(специальность) 09.04.03 Прикладная информатика

Профиль подготовки: Прикладная информатика в экономике

(специализация)

Уровень образования: магистратура

Форма обучения: очная

План учебного процесса

Семе	стр	Контактная обучающих	•	Сам.	Контроль,	Трудоё	Форма
(курс для	•	Лекции	Практ. занятия	работа	час.	мкость, ЗЕТ	промежуточной аттестации
2	УΠ	17	34	21	36	3	Organian
	РПД	17	34	21	36	3	Экзамен
Итого	УΠ	17	34	21	36	3	
סוטווען	РПД	17	34	21	36	3	

Составитель (и):	
доктор технических наук, профессор	 Пименов Виктор Игоревич
От кафедры составителя: Заведующий кафедрой информационных технологий	 Пименов Виктор Игоревич
От выпускающей кафедры: Заведующий кафедрой	 Пименов Виктор Игоревич

Рабочая программа дисциплины составлена в соответствии с федеральным государственным образовательным стандартом высшего образования по направлению подготовки 09.04.03 Прикладная информатика, утверждённым

приказом Министерства образования и науки Российской Федерации от 19.09.2017 г. № 916

Методический отдел:

1 ВВЕДЕНИЕ К РАБОЧЕЙ ПРОГРАММЕ ДИСЦИПЛИНЫ

1.1 Цель дисциплины: Сформировать компетенции обучающегося в области применения методов, используемых для извлечение знаний из экономических данных.

1.2 Задачи дисциплины:

- дать представление об этапах извлечения знаний из баз данных;
- раскрыть индуктивные методы машинного обучения и статистические методы;
- проводить анализ применимости методов интеллектуального анализа данных при формировании знаний:
 - выполнять оценку качества данных и сокращение многомерного пространства;
- выполнять классификацию многомерных объектов, прогнозировать показатели эффективности, осуществлять построение скоринговых карт с помощью методов Data Mining;
 - использовать пакеты прикладных программ для анализа рыночной корзины.

1.3 Требования к предварительной подготовке обучающегося:

Предварительная подготовка предполагает создание основы для формирования компетенций, указанных в п. 2, при изучении дисциплин:

Когнитивные информационные технологии и системы

Математические методы и модели поддержки

принятия решений

Основы научно-исследовательской деятельности

Эконометрика

2 КОМПЕТЕНЦИИ ОБУЧАЮЩЕГОСЯ, ФОРМИРУЕМЫЕ В РЕЗУЛЬТАТЕ ОСВОЕНИЯ ДИСЦИПЛИНЫ

ПКп-4: Способен принимать эффективные проектные решения в условиях неопределенности и риска

Знать: информационный поход к моделированию; этапы обработки многомерных данных.

Уметь: анализировать данные, идентифицировать отклонения параметров и устанавливать влияние измеряемых параметров на показатели качества; выполнять глубинный анализ данных и извлекать знания.

Владеть: навыками многомерной классификации и дискриминантного анализа для извлечения знаний; построения диагностических правил и баз знаний.

3 РЕЗУЛЬТАТЫ ОБУЧЕНИЯ ПО ДИСЦИПЛИНЕ

	тр 3AO)	Контактн работа	ая		Инновац.	Форма
Наименование и содержание разделов, тем и учебных занятий	Семестр (курс для ЗАО)	Лек. (часы)	Пр. (часы)	СР (часы)	формы занятий	текущего контроля
Раздел 1. Подходы и методы приобретения знаний						
Тема 1. Этапы извлечения знаний из баз данных (knowledge discovery in data). Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы. Технология экспертных систем. Ансамбли моделей. Практические занятия: Анализ предметной области и рекомендации по применению методов интеллектуального анализа данных.		4	6	4		0
Тема 2. Статистические методы многомерного анализа данных. Согласование входных данных. Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. Факторный анализ. Регрессионный анализ. Практические занятия: Прогнозирование выходного показателя		4	6	4	ИЛ	
с помощью модели временного ряда. Раздел 2. Использование методов многомерного анализа данных при формировании знаний	2					
Тема 3. Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. Канонический корреляционный анализ. Кластеризация переменных. Практические занятия: Сокращение		2	6	4		
многомерного пространства. Тема 4. Структуризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя). Агломеративные и дивизимные методы иерархической кластеризации. Меры сходства / различия между объектами. Оценка расстояний между кластерами, принцип "средней связи", метод ближайшего соседа, метод наиболее удаленных соседей. Алгоритмы k-means и g-means. Дендрограмма. Выбор критерия качества кластеризации. Выбор числа кластеров.		4	8	4		О
Практические занятия: Структуризация данных с использованием алгоритма g- means						

Тема 5. Извлечение знаний из данных. Машинное обучение. Классификация объектов (обучение с учителем). Решающие правила, деревья решений, нейросетевые модели, эволюционные модели, области решений, семантические сети. Анализ рыночной корзины с помощью последовательных шаблонов. Геометрический подход, дискриминантный анализ. Методы локальной геометрии. Практические занятия: Классификация многомерных объектов с помощью лискриминантных функций и лерева	3	8	5	AC	
Итого в семестре (на курсе для ЗАО)	17	34	21		
Консультации и промежуточная аттестация (Экзамен)	2,	,5	33,5		
Всего контактная работа и СР по дисциплине	53	3,5	54,5		

4 КУРСОВОЕ ПРОЕКТИРОВАНИЕ

Курсовое проектирование учебным планом не предусмотрено

5. ФОНД ОЦЕНОЧНЫХ СРЕДСТВ ДЛЯ ПРОВЕДЕНИЯ ПРОМЕЖУТОЧНОЙ АТТЕСТАЦИИ

5.1 Описание показателей, критериев и системы оценивания результатов обучения

5.1.1 Показатели оценивания

Код компетенции	Показатели оценивания результатов обучения	Наименование оценочного средства		
ПКп-4	Формулирует информационный поход к моделированию; перечисляет этапы обработки многомерных данных. Выполняет анализ данных, идентифицирует отклонения параметров и устанавливает влияние измеряемых параметров на показатели качества; выполняет глубинный анализ данных и извлекает знания с применением информационных технологий. Применяет инструментальные средства для извлечения знаний в ходе проведения многомерной классификации и дискриминантного анализа; построения диагностических правил и баз знаний.	собеседования. Практическое индивидуальное задание. Решение типовой задачи.		

5.1.2 Система и критерии оценивания

Illuana augusta	Критерии оценивания сформированности компетенций				
Шкала оценивания	Устное собеседование	Письменная работа			
5 (отлично)	Полный, исчерпывающий ответ, явно демонстрирующий глубокое понимание предмета и широкую эрудицию в оцениваемой области. Критический, оригинальный подход к материалу.	Не предусмотрена			
4 (хорошо)	Ответ полный, основанный на проработке всех обязательных источников информации. Подход к материалу ответственный. Ответ стандартный, в целом качественный, основан на всех обязательных источниках информации. Присутствуют небольшие пробелы в знаниях или несущественные ошибки.				
3 (удовлетворительно)	Ответ неполный, воспроизводит в основном только лекционные материалы, без самостоятельной работы с рекомендованной литературой. Демонстрирует понимание предмета в целом, без	Не предусмотрена			

	углубления в детали. Присутствуют существенные ошибки или пробелы в знаниях по некоторым темам, незнание (путаница) важных терминов.	
2 (неудовлетворительно)	Неспособность ответить на вопрос без помощи экзаменатора. Незнание значительной части принципиально важных элементов дисциплины. Многочисленные грубые ошибки. Непонимание заданного вопроса. Неспособность сформулировать хотя бы отдельные концепции дисциплины. Попытка списывания, использования неразрешенных технических устройств или пользования подсказкой другого человека (вне зависимости от успешности такой попытки).	Не предусмотрена

5.2 Типовые контрольные задания или иные материалы, необходимые для оценки знаний, умений, навыков и (или) опыта деятельности5.2.1 Перечень контрольных вопросов

Семестр 2 Анализ рыночной корзины с помощью последовательных шаблонов. Модель логистической регрессии. Построение скоринговой карты. Оценка качества данных. Восстановление пролущенных значений, редактирование аномальных значений и спектральная обработка в целях стлаживания данных. Инструментальные средства, используемые для интеллектуального анализа данных. Ремотоды локальной геометрии. Геометрический подход, дискриминантный анализ. Семантические сети. Заолюциюнные модели. Модель дерева решений. Классификация объектов (обучение с учителем). Решающие правила. Извлечение знаний из данных. Машинное обучение. Ангоритмы к-теаля и у-теаля. Метод ближайшего соседа, метод наиболее удаленных соседей. Меры сходства / различия между объектами. Оценка расстояний между кластерами, принцип "средней связи". Агломеративные и дивизимные методы иерархической кластеризации. Канстеризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя). Кансонический корреляционный анализ. Канонический корреляционный анализ. Структуризация переменных. Стристуры анализ. Стристуры анализ. Стристуры анализ. Статистические методы многомерного анализа данных. Ансамбли моделей. Танавление Вад Міпілд. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы. Эталы извлечения знаний из баз данных (кломіеdge discovery in data).	№ п/п	Формулировки вопросов
Модель логистической регрессии. Построение скоринговой карты. Оценка качества данных. Восстановление пролущенных значений, редактирование аномальных значений и спектральная обработка в целях сглаживания данных. Инструментальные средства, используемые для интеллектуального анализа данных. Методы локальной геометрии. Геометрический подход, дискриминантный анализ. Ремантические сети. Заолюционные модели. Нейросетевые модели. Модель дерева решений. Классификация объектов (обучение с учителем). Решающие правила. Извлечение знаний из данных. Машинное обучение. Апгоритмы к-теалs и g-теалs. Метод ближайшего соседа, метод наиболее удаленных соседей. Меры сходства / различия между объектами. Оценка расстояний между кластерами, принцип "средней связи". Агломеративные и дивизимные методы иерархической кластеризации. Структуризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя). Кластеризация переменных. Канонический корреляционный анализ. Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. Регрессионный анализ. Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. Регрессионный анализ. Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. Согласование входных данных. Ансамбли моделей. Технология экспертных систем.		Семестр 2
Оценка качества данных. Восстановление пропущенных значений, редактирование аномальных значений и спектральная обработка в целях сглаживания данных. Инструментальные средства, используемые для интеллектуального анализа данных. Методы локальной геометрии. Геометрический подход, дискриминантный анализ. Семантические сети. В Эволюционные модели. Нейросетевые модели. Модель дерева решений. Классификация объектов (обучение с учителем). Решающие правила. Извлечение знаний из данных. Машинное обучение. Дендрограмма. Выбор критерия качества кластеризации. Выбор числа кластеров. Алгоритмы к-теаns и g-теаns. Метод ближайшего соседа, метод наиболее удаленных соседей. Меры сходства / различия между объектами. Оценка расстояний между кластерами, принцип "средней связи". Агломеративные и дивизимные методы иерархической кластеризации. Структуризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя). Кластеризация переменных. Канонический корреляционный анализ. Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. Регрессионный анализ. Факторный анализ. Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. Сстатистические методы многомерного анализа данных. Ансамбли моделей. Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы.	1	Анализ рыночной корзины с помощью последовательных шаблонов.
значений и спектральная обработка в целях сглаживания данных. Инструментальные средства, используемые для интеллектуального анализа данных. Методы локальной геометрии. Геометрический подход, дискриминантный анализ. Семантические сети. Зволюционные модели. Нейросетевые модели. Модель дерева решений. Классификация объектов (обучение с учителем). Решающие правила. Извлечение знаний из данных. Машинное обучение. Дендрограмма. Выбор критерия качества кластеризации. Выбор числа кластеров. Алгоритмы к-теалs и g-теалs. Метод ближайшего соседа, метод наиболее удаленных соседей. Меры сходства / различия между объектами. Оценка расстояний между кластерами, принцип "средней связи". Агломеративные и дивизимные методы иерархической кластеризации. Структуризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя). Кластеризация переменных. Канонический корреляционный анализ. Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. Регрессионный анализ. Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. Регрессионный анализ. Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. Согласование входных данных. Согласование входных данных. Ансамбли моделей. Технология экспертных систем. Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы.	2	Модель логистической регрессии. Построение скоринговой карты.
 Методы локальной геометрии. Геометрический подход, дискриминантный анализ. Семантические сети. Эволюционные модели. Нейросетевые модели. Модель дерева решений. Классификация объектов (обучение с учителем). Решающие правила. Извлечение знаний из данных. Машинное обучение. Дендрограмма. Выбор критерия качества кластеризации. Выбор числа кластеров. Алгоритмы к-теаля и g-теаля. Метод ближайшего соседа, метод наиболее удаленных соседей. Меры сходства / различия между объектами. Оценка расстояний между кластерами, принцип "средней связи". Агломеративные и дивизимные методы иерархической кластеризации. Структуризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя). Кластеризация переменных. Канонический корреляционный анализ. Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. Регрессионный анализ. Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. Регрессионный анализ. Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. Статистические методы многомерного анализа данных. Ансамбли моделей. Технология экспертных систем. Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы. 	3	
 Геометрический подход, дискриминантный анализ. Семантические сети. Эволюционные модели. Нейросетевые модели. Модель дерева решений. Классификация объектов (обучение с учителем). Решающие правила. Извлечение знаний из данных. Машинное обучение. Дендрограмма. Выбор критерия качества кластеризации. Выбор числа кластеров. Алгоритмы к-теаns и g-теаns. Метод ближайшего соседа, метод наиболее удаленных соседей. Меры сходства / различия между объектами. Оценка расстояний между кластерами, принцип "средней связи". Агломеративные и дивизимные методы иерархической кластеризации. Структуризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя). Кластеризация переменных. Канонический корреляционный анализ. Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. Регрессионный анализ. Факторый анализ. Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. Статистические методы многомерного анализа данных. Ансамбли моделей. Технология экспертных систем. Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы. 	4	Инструментальные средства, используемые для интеллектуального анализа данных.
7 Семантические сети. 8 Эволюционные модели. 9 Нейросетевые модели. 10 Модель дерева решений. 11 Классификация объектов (обучение с учителем). Решающие правила. 12 Извлечение знаний из данных. Машинное обучение. 13 Дендрограмма. Выбор критерия качества кластеризации. Выбор числа кластеров. 14 Алгоритмы к-теаля и g-теаля. 15 Метод ближайшего соседа, метод наиболее удаленных соседей. 16 Меры сходства / различия между объектами. Оценка расстояний между кластерами, принцип "средней связи". 17 Агломеративные и дивизимные методы иерархической кластеризации. 18 Структуризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя). 19 Кластеризация переменных. 20 Канонический корреляционный анализ. 21 Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. 22 Регрессионный анализ. 23 Факторный анализ. 24 Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. 25 Согласование входных данных. 26 Статистические методы многомерного анализа данных. 27 Ансамбли моделей. 28 Технология экспертных систем. 29 Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы.	5	Методы локальной геометрии.
8 Эволюционные модели. 9 Нейросетевые модели. 10 Модель дерева решений. 11 Классификация объектов (обучение с учителем). Решающие правила. 12 Извлечение знаний из данных. Машинное обучение. 13 Дендрограмма. Выбор критерия качества кластеризации. Выбор числа кластеров. 14 Алгоритмы к-теаns и g-means. 15 Метод ближайшего соседа, метод наиболее удаленных соседей. 16 Меры сходства / различия между объектами. Оценка расстояний между кластерами, принцип "средней связи". 17 Агломеративные и дивизимные методы иерархической кластеризации. 18 Структуризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя). 19 Кластеризация переменных. 20 Канонический корреляционный анализ. 21 Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. 22 Регрессионный анализ. 23 Факторный анализ. 24 Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. 25 Согласование входных данных. 26 Статистические методы многомерного анализа данных. 27 Ансамбли моделей. 28 Технология экспертных сист	6	Геометрический подход, дискриминантный анализ.
 9 Нейросетевые модели. 10 Модель дерева решений. 11 Классификация объектов (обучение с учителем). Решающие правила. 12 Извлечение знаний из данных. Машинное обучение. 13 Дендрограмма. Выбор критерия качества кластеризации. Выбор числа кластеров. 14 Алгоритмы к-means и g-means. 15 Метод ближайшего соседа, метод наиболее удаленных соседей. 16 Меры сходства / различия между объектами. Оценка расстояний между кластерами, принцип "средней связи". 17 Агломеративные и дивизимные методы иерархической кластеризации. 18 Структуризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя). 19 Кластеризация переменных. 20 Канонический корреляционный анализ. 21 Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. 22 Регрессионный анализ. 23 Факторный анализ. 24 Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. 25 Согласование входных данных. 26 Статистические методы многомерного анализа данных. 27 Ансамбли моделей. 28 Технология экспертных систем. 29 Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы. 	7	Семантические сети.
10 Модель дерева решений. 11 Классификация объектов (обучение с учителем). Решающие правила. 12 Извлечение знаний из данных. Машинное обучение. 13 Дендрограмма. Выбор критерия качества кластеризации. Выбор числа кластеров. 14 Алгоритмы к-means и g-means. 15 Метод ближайшего соседа, метод наиболее удаленных соседей. 16 Меры сходства / различия между объектами. Оценка расстояний между кластерами, принцип "средней связи". 17 Агломеративные и дивизимные методы иерархической кластеризации. 18 Структуризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя). 19 Кластеризация переменных. 20 Канонический корреляционный анализ. 21 Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. 22 Регрессионный анализ. 23 Факторный анализ. 24 Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. 25 Согласование входных данных. 26 Статистические методы многомерного анализа данных. 27 Ансамбли моделей. 18 Технология экспертных систем. 19 Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы.	8	Эволюционные модели.
11 Классификация объектов (обучение с учителем). Решающие правила. 12 Извлечение знаний из данных. Машинное обучение. 13 Дендрограмма. Выбор критерия качества кластеризации. Выбор числа кластеров. 14 Алгоритмы k-means и g-means. 15 Метод ближайшего соседа, метод наиболее удаленных соседей. 16 Меры сходства / различия между объектами. Оценка расстояний между кластерами, принцип "средней связи". 17 Агломеративные и дивизимные методы иерархической кластеризации. 18 Структуризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя). 19 Кластеризация переменных. 20 Канонический корреляционный анализ. 21 Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. 22 Регрессионный анализ. 23 Факторный анализ. 24 Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. 25 Согласование входных данных. 26 Статистические методы многомерного анализа данных. 27 Ансамбли моделей. 28 Технология экспертных систем. 19 Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы.	9	Нейросетевые модели.
12 Извлечение знаний из данных. Машинное обучение. 13 Дендрограмма. Выбор критерия качества кластеризации. Выбор числа кластеров. 14 Алгоритмы k-means и g-means. 15 Метод ближайшего соседа, метод наиболее удаленных соседей. 16 Меры сходства / различия между объектами. Оценка расстояний между кластерами, принцип "средней связи". 17 Агломеративные и дивизимные методы иерархической кластеризации. 18 Структуризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя). 19 Кластеризация переменных. 20 Канонический корреляционный анализ. 21 Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. 22 Регрессионный анализ. 23 Факторный анализ. 24 Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. 25 Согласование входных данных. 26 Статистические методы многомерного анализа данных. 27 Ансамбли моделей. 28 Технология экспертных систем. 29 Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы.	10	Модель дерева решений.
13 Дендрограмма. Выбор критерия качества кластеризации. Выбор числа кластеров. 14 Алгоритмы k-means и g-means. 15 Метод ближайшего соседа, метод наиболее удаленных соседей. 16 Меры сходства / различия между объектами. Оценка расстояний между кластерами, принцип "средней связи". 17 Агломеративные и дивизимные методы иерархической кластеризации. 18 Структуризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя). 19 Кластеризация переменных. 20 Канонический корреляционный анализ. 21 Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. 22 Регрессионный анализ. 23 Факторный анализ. 24 Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. 25 Согласование входных данных. 26 Статистические методы многомерного анализа данных. 27 Ансамбли моделей. 28 Технология экспертных систем. 29 Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы.	11	Классификация объектов (обучение с учителем). Решающие правила.
14 Алгоритмы k-means и g-means. 15 Метод ближайшего соседа, метод наиболее удаленных соседей. 16 Меры сходства / различия между объектами. Оценка расстояний между кластерами, принцип "средней связи". 17 Агломеративные и дивизимные методы иерархической кластеризации. 18 Структуризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя). 19 Кластеризация переменных. 20 Канонический корреляционный анализ. 21 Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. 22 Регрессионный анализ. 23 Факторный анализ. 24 Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. 25 Согласование входных данных. 26 Статистические методы многомерного анализа данных. 27 Ансамбли моделей. 28 Технология экспертных систем. 18 Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы.	12	Извлечение знаний из данных. Машинное обучение.
15 Метод ближайшего соседа, метод наиболее удаленных соседей. 16 Меры сходства / различия между объектами. Оценка расстояний между кластерами, принцип "средней связи". 17 Агломеративные и дивизимные методы иерархической кластеризации. 18 Структуризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя). 19 Кластеризация переменных. 20 Канонический корреляционный анализ. 21 Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. 22 Регрессионный анализ. 23 Факторный анализ. 24 Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. 25 Согласование входных данных. 26 Статистические методы многомерного анализа данных. 27 Ансамбли моделей. 28 Технология экспертных систем. 29 Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы.	13	Дендрограмма. Выбор критерия качества кластеризации. Выбор числа кластеров.
16 Меры сходства / различия между объектами. Оценка расстояний между кластерами, принцип "средней связи". 17 Агломеративные и дивизимные методы иерархической кластеризации. 18 Структуризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя). 19 Кластеризация переменных. 20 Канонический корреляционный анализ. 21 Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. 22 Регрессионный анализ. 23 Факторный анализ. 24 Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. 25 Согласование входных данных. 26 Статистические методы многомерного анализа данных. 27 Ансамбли моделей. 28 Технология экспертных систем. 29 Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы.	14	Алгоритмы k-means и g-means.
связи". 17 Агломеративные и дивизимные методы иерархической кластеризации. 18 Структуризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя). 19 Кластеризация переменных. 20 Канонический корреляционный анализ. 21 Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. 22 Регрессионный анализ. 23 Факторный анализ. 24 Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. 25 Согласование входных данных. 26 Статистические методы многомерного анализа данных. 27 Ансамбли моделей. 28 Технология экспертных систем. 29 Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы.	15	Метод ближайшего соседа, метод наиболее удаленных соседей.
18 Структуризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя). 19 Кластеризация переменных. 20 Канонический корреляционный анализ. 21 Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. 22 Регрессионный анализ. 23 Факторный анализ. 24 Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. 25 Согласование входных данных. 26 Статистические методы многомерного анализа данных. 27 Ансамбли моделей. 28 Технология экспертных систем. 29 Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы.	16	
19 Кластеризация переменных. 20 Канонический корреляционный анализ. 21 Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. 22 Регрессионный анализ. 23 Факторный анализ. 24 Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. 25 Согласование входных данных. 26 Статистические методы многомерного анализа данных. 27 Ансамбли моделей. 28 Технология экспертных систем. 29 Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы.	17	Агломеративные и дивизимные методы иерархической кластеризации.
 Канонический корреляционный анализ. Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. Регрессионный анализ. Факторный анализ. Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. Согласование входных данных. Статистические методы многомерного анализа данных. Ансамбли моделей. Технология экспертных систем. Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы. 	18	Структуризация многомерных данных. Кластеризация объектов (обучение без учителя).
 21 Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент. 22 Регрессионный анализ. 23 Факторный анализ. 24 Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. 25 Согласование входных данных. 26 Статистические методы многомерного анализа данных. 27 Ансамбли моделей. 28 Технология экспертных систем. 29 Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы. 	19	Кластеризация переменных.
 Регрессионный анализ. Факторный анализ. Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. Согласование входных данных. Статистические методы многомерного анализа данных. Ансамбли моделей. Технология экспертных систем. Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы. 	20	Канонический корреляционный анализ.
 Факторный анализ. Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. Согласование входных данных. Статистические методы многомерного анализа данных. Ансамбли моделей. Технология экспертных систем. Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы. 	21	Методы сокращение многомерного пространства. Метод главных компонент.
 Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных. Согласование входных данных. Статистические методы многомерного анализа данных. Ансамбли моделей. Технология экспертных систем. Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы. 	22	Регрессионный анализ.
 25 Согласование входных данных. 26 Статистические методы многомерного анализа данных. 27 Ансамбли моделей. 28 Технология экспертных систем. 29 Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы. 	23	Факторный анализ.
 Статистические методы многомерного анализа данных. Ансамбли моделей. Технология экспертных систем. Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы. 	24	Комплексный подход к использованию методов многомерного анализа данных.
 27 Ансамбли моделей. 28 Технология экспертных систем. 29 Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы. 	25	Согласование входных данных.
 Технология экспертных систем. Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы. 	26	Статистические методы многомерного анализа данных.
29 Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы.	27	Ансамбли моделей.
	28	Технология экспертных систем.
30 Этапы извлечения знаний из баз данных (knowledge discovery in data).	29	Направление Data Mining. Индуктивные методы машинного обучения и статистические методы.
	30	Этапы извлечения знаний из баз данных (knowledge discovery in data).

5.2.2 Типовые тестовые задания

Не предусмотрено

5.2.3 Типовые практико-ориентированные задания (задачи, кейсы)

Типовые практико-ориентированные задания находятся в Приложении к данной РПД.

5.3 Методические материалы, определяющие процедуры оценивания знаний, умений, владений (навыков и (или) практического опыта деятельности)

5.3.1 Условия допуска обучающегося к промежуточной аттестации и порядок ликвидации академической задолженности

Проведение промежуточной аттестации регламентировано локальным нормативным актом СПбГУПТД «Положение о проведении текущего контроля успеваемости и промежуточной аттестации обучающихся»

5.3.2 Форма проведения промежуточной аттестации по дисциплине

		<u>-</u> .			
Устная	×	Письменная	Компьютерное тестирование	Иная	×

5.3.3 Особенности проведения промежуточной аттестации по дисциплине

В течение семестра выполняются контрольные работы.

Время на подготовку ответа экзаменационного билета составляет 30 минут.

Время на выполнение практического задания экзаменационного билета с применением вычислительной техники составляет 20 минут.

При проведении экзамена не разрешается пользоваться учебными материалами.

Экзамен проводится в компьютерном классе.

6. УЧЕБНО-МЕТОДИЧЕСКОЕ И ИНФОРМАЦИОННОЕ ОБЕСПЕЧЕНИЕ ДИСЦИПЛИНЫ

6.1 Учебная литература

Автор	Заглавие	Издательство	Год издания	Ссылка
6.1.1 Основная учеб	ная литература			
Пименов В. И., Пименов И. В.	Информационный менеджмент	СПб.: СПбГУПТД	2019	http://publish.sutd.ru/ tp_ext_inf_publish.ph p?id=201911
	Методы обработки информации в научных исследованиях	СПб.: СПбГУПТД	2015	http://publish.sutd.ru/ tp_ext_inf_publish.ph p?id=2641
Пальмов С. В.	Интеллектуальный анализ данных	Самара: Поволжский государственный университет телекоммуникаций и информатики	2017	http://www.iprbooksh op.ru/75376.html
6.1.2 Дополнительна	ая учебная литература			
Пименов В. И., Пименов И. В.	Интеллектуальный анализ данных	СПб.: СПбГУПТД	2017	http://publish.sutd.ru/ tp_ext_inf_publish.ph p?id=201748
Нестеров С. А.	Интеллектуальный анализ данных средствами MS SQL Server 2008	Москва: Интернет- Университет Информационных Технологий (ИНТУИТ)	2016	http://www.iprbooksh op.ru/62813.html
Уэс Маккинли, Слинкин А. А.	Python и анализ данных	Саратов: Профобразование	2017	http://www.iprbooksh op.ru/64058.html

6.2 Перечень профессиональных баз данных и информационно-справочных систем

Федеральная служба государственной статистики [Электронный ресурс]. – Режим доступа: http://www.gks.ru.

Информационная система «Единое окно доступа к образовательным ресурсам» [Электронный ресурс]. URL: http://window.edu.ru.

Электронно-библиотечная система IPRbooks [Электронный ресурс]. URL: http://www.iprbookshop.ru.

6.3 Перечень лицензионного и свободно распространяемого программного обеспечения

Mathcad Education – University Edition Term MicrosoftOfficeProfessional Microsoft Windows

Microsoft Windows Home Russian Open No Level Academic Legalization Get Genuine (GGK) + Microsoft Windows Professional (Pro – профессиональная) Russian Upgrade Open No Level Academic

6.4 Описание материально-технической базы, необходимой для осуществления образовательного процесса по дисциплине

Аудитория	Оснащение
Лекционная аудитория	Мультимедийное оборудование, специализированная мебель, доска
Компьютерный класс	Мультимедийное оборудование, компьютерная техника с возможностью подключения к сети «Интернет» и обеспечением доступа в электронную информационнообразовательную среду

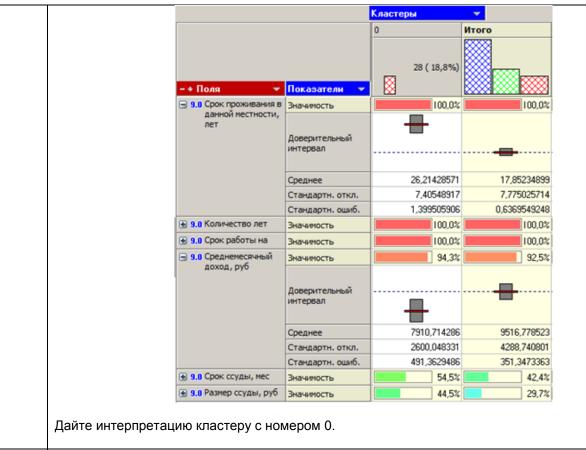
Приложение

рабочей программы дисциплины "Интеллектуальный анализ данных"

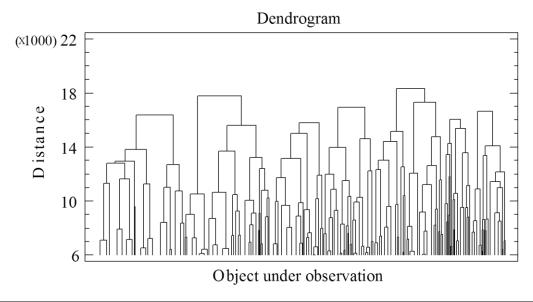
по направлению подготовки 09.04.03 Прикладная информатика наименование ОП (профиля): Прикладная информатика в экономике

5.2.3 Типовые практико-ориентированные задания

№ п/п	Условия типовых практико-ориентированных заданий	
N= /	Семестр 2	
1	Предполжим, все множество знаний предметной области структурируется на основе графа, представленного на рисунке. Какую модель представления знаний целесообразно выбрать для формального описания знаний? Почему	
	Правило 3 или Условие 3	
	Правило 1 Правило 2	
	Условие 1/ и Условие 2	
	События События	
2	Найдена регрессионная модель: $y = logit\ (p) = 1,5-0,6\cdot x1 + 0,4\cdot x2 - 0,3\cdot x3.$ Имеется набор новых наблюдений $(x_1, x_2, x_3) = (1, 0, 1)$. Используя логистическую модель, оцените	
	вероятность появления выходного значения 1, то есть $P(y=1)$. Решение	
	Вычислим соответствующее логит-преобразование: $logit(p) = 1,5-0,6\cdot 1+0,4\cdot 0-0,3\cdot 1=0,6$. То есть $log_e\left(\frac{p_j}{1-p_j}\right) = 0,6$. Вероятность появления значения 1: $P(Y=1) = e^{0.6}/(1+e^{0.6}) = 0,64$.	
	Таким образом, можно заключить, что выходное значение $Y = 1$ более вероятно, чем $Y = 0$.	
3	На основе кредитных историй заемщиков в среде Deducor построены профили кластеров, фрагмент которых приведен на рисунке.	



4 В результате многомерного анализа данных в пакете Statgraphics получена дендрограмма кластеров. Сделать вывод о количестве выделенных кластеров.



5 На рисунке представлена матрица расстояний самоорганизующихся карт Кохонена. Дайте интерпретацию матрицы.

