

УТВЕРЖДЕНА

Решением Ученого совета
АНО ВО «Центральный университет»
«24» июня 2025 г.
Протокол №2

**Рабочая программа дисциплины (модуля)
«Системы обработки больших данных»**

Направление подготовки: 02.03.01 Математика и компьютерные науки

Направленность (профиль) подготовки: Искусственный интеллект

Квалификация (степень) выпускника: бакалавр

Форма обучения: очная

Срок освоения программы: 4 года

Год набора: 2025

**Москва
2025**

Содержание

1. Краткая характеристика дисциплины (модуля)	3
2. Перечень планируемых результатов обучения	5
3. Тематический план	7
4. Содержание дисциплины (модуля)	7
5. Учебно-методическое обеспечение	8
6. Материально-техническое обеспечение	9
7. Методические и оценочные материалы	10

1. Краткая характеристика дисциплины (модуля)

Рабочая программа дисциплины (модуля) «Системы обработки больших данных» составлена в соответствии с федеральным государственным образовательным стандартом высшего образования – бакалавриат по специальности 02.03.01 Математика и компьютерные науки, профиль Искусственный интеллект, утвержденный приказом Министерства науки и высшего образования Российской Федерации № 807 от 23.08.2017 года.

Изучение дисциплины (модуля) «Системы обработки больших данных» позволяет освоить современные методы и технологии эффективного хранения, обработки и анализа огромных объемов информации, что критично для принятия обоснованных решений в бизнесе и науке. Эти знания обеспечивают конкурентоспособность специалистов в условиях стремительного роста данных и востребованности Big Data-решений в различных отраслях.

Место дисциплины (модуля) в структуре образовательной программы

Настоящая дисциплина (модуль) включена в учебный план по программе подготовки бакалавриата по направлению 02.03.01 Математика и компьютерные науки, профиль Искусственный интеллект и входит в вариативную часть Блока 1, формируемую участниками образовательных отношений.

Дисциплина (модуль) является выборной и доступна для изучения на 2, 3 или 4 курсе в 4, 5, 6, 7, 8 семестрах на выбор.

Цель изучения дисциплины (модуля): формирование навыков проектирования, внедрения и эксплуатации масштабируемых систем для сбора, хранения и анализа больших объемов данных с использованием современных технологий и инструментов.

Задачи изучения дисциплины (модуля):

- изучить основные технологии и архитектуры систем обработки больших данных, включая Hadoop, Spark и NoSQL базы данных;
- освоить методы анализа и визуализации больших данных с применением алгоритмов машинного обучения и статистических моделей;
- освоить навыки проектирования и реализации масштабируемых решений для обработки больших данных в облачных и распределенных средах.

В результате освоения дисциплины (модуля) обучающийся должен:

знать:

- основные понятия и архитектуры распределенных вычислительных систем;
- принципы работы MapReduce алгоритмов и их применения для обработки больших данных;
- особенности и возможности SQL-like интерфейса Hive для анализа данных в Hadoop;
- понятия и применения технологии потоковой обработки данных с использованием Spark Streaming;

уметь:

- осуществлять развертывание и управление Hadoop кластером;
- работать с системой очередей Kafka и распределенной базой данных Cassandra;
- осуществлять написание и оптимизацию MapReduce задач на Hadoop для эффективной обработки данных;
- создавать и выполнять запросы в Hive, анализировать и устранять узкие места в запросах;
- понимать и применять Spark для быстрого анализа больших объемов данных;

владеть:

- навыком владения инструментами экосистемы Hadoop для создания и оптимизации систем обработки больших данных;
- навыком применения алгоритмов на основе MapReduce для решения практических задач в области больших данных.

2. Перечень планируемых результатов обучения

Компетенции, формируемые в результате освоения дисциплины (модуля) при проведении учебных занятий в форме контактной работы обучающихся с педагогическими работниками Университета и в форме самостоятельной работы обучающихся:

Компетенция	Содержание компетенции	Индикатор компетенции	Перечень планируемых результатов обучения по дисциплине (модулю)
УК-1.	Способен осуществлять поиск, критический анализ и синтез информации, применять системный подход для решения поставленных задач	УК-1.1.	Знает методы поиска и анализа информации в области разработки, основные принципы критической оценки источников информации и их релевантности
		УК-1.2.	Умеет критически оценивать источники информации и синтезировать данные из различных источников для решения задач, применять системный подход к анализу и решению комплексных проблем
		УК-1.3.	Имеет практический опыт работы с современными инструментами и технологиями для обработки информации, формулировании и структурировании задач на основе полученной информации
ОПК-1.	Способен консультировать и использовать фундаментальные знания в области математического анализа, комплексного и функционального анализа алгебры, аналитической геометрии, дифференциальной геометрии и топологии, дифференциальных уравнений, дискретной математики и математической логики, теории вероятностей, математической статистики и случайных процессов, численных методов, теоретической механики в профессиональной деятельности	ОПК-1.1.	Знает основные концепции и теории в области математического анализа и смежных дисциплин; методы и подходы, используемые в различных областях математики
		ОПК-1.2.	Умеет применять математические методы для решения профессиональных задач
		ОПК-1.3.	Имеет практический опыт разработки и реализации математических моделей в профессиональной деятельности
ОПК-6	Способен разрабатывать алгоритмы и компьютерные программы, пригодные для практического применения	ОПК-6.1.	Знает алгоритмы разработки, компьютерные программы, а также алгоритмы вычислительной математики в области искусственного интеллекта
		ОПК-6.2.	Умеет разрабатывать математические программные продукты и комплексы с использованием современных

			технологий программирования в области искусственного интеллекта
		ОПК-6.3.	Имеет практический опыт разработки интеллектуальных информационных систем для визуализации результатов исследований в области искусственного интеллекта
ПК-1.	Способен формулировать задачи с математической точностью, обосновывать утверждения строго и анализировать полученные результаты в области математики и компьютерных наук	ПК-1.1.	Обладает базовыми знаниями, полученными в области математических наук, программирования и информационных технологий
		ПК-1.2.	Умеет находить, формулировать и решать стандартные задачи в собственной научно-исследовательской деятельности в математике и информатике
		ПК-1.3.	Имеет опыт работы с задачами в области математики и компьютерных наук, включая применение математических методов для решения практических задач

3. Тематический план

№п/п	Наименование раздела дисциплины (модуля)	Трудоемкость, академические часы				ТКУ (текущий контроль успеваемости)
		Очная форма				
		Контактная работа		Контроль	Самостоятельная работа	
Лекции	Семинары (практические занятия)					
1	Основы системы Hadoop и MapReduce	7	7		32	Кейс Коллоквиум
2	Инструменты анализа данных в экосистеме Hadoop	7	7		33	Кейс Коллоквиум
3	Потоковая обработка данных и инструменты взаимодействия	7	7		32	Кейс Коллоквиум
4	NoSQL хранилища и архитектуры данных	7	7		33	Кейс Коллоквиум
	<i>Зачет с оценкой</i>			4		Проект
	Итого:	28	28	4	130	
	Объем дисциплины (модуля) (в ак. ч.)	190				
	Объем дисциплины (модуля) (в зач. ед.)	5				

4. Содержание дисциплины (модуля)

№п/п	Наименование раздела дисциплины (модуля)	Содержание дисциплины (модуля) по темам
1	Основы системы Hadoop и MapReduce	Основы Hadoop и MapReduce. Архитектура распределённых вычислительных систем. Паттерны и оптимизация MapReduce задач. Hive и SQL-on-Hadoop для аналитики
2	Инструменты анализа данных в экосистеме Hadoop	Оптимизация запросов Hive и MPP-решения (ClickHouse, Greenplum). Введение в Apache Spark: RDD, DataFrame, Dataset. Продвинутый Spark: Catalyst, Tungsten, MLlib. Потоковая обработка: Spark Streaming и Structured Streaming
3	Потоковая обработка данных и инструменты взаимодействия	Основы Apache Kafka и интеграция потоков данных. NoSQL хранилища: Cassandra модель данных и запросы. Оптимизация Cassandra и масштабирование кластера
4	NoSQL хранилища и архитектуры данных	Архитектуры Data Lake: Lambda, Delta Lake, Iceberg. Построение ETL/ELT пайплайнов в экосистеме Hadoop. Подготовка и реализация проектных решений. Защита проектов и разбор кейсов

5. Учебно-методическое обеспечение

Университет располагает полным набором лицензионного и свободно распространяемого программного обеспечения, включая продукты отечественного производства.

Каждый студент в течение всего периода обучения получает индивидуальный неограниченный доступ к электронно-библиотечной системе и электронной информационно-образовательной среде университета. Эти системы предоставляют возможность доступа к ресурсам из любой точки, где есть подключение к сети Интернет, как на территории университета, так и за его пределами.

Студентам обеспечен удаленный доступ к современным профессиональным базам данных и информационным справочным системам.

Основная литература:

1. Карау, Х. Изучаем Spark. Молниеносный анализ данных : практическое руководство / Х. Карау, Э. Конвински, П. Венделл, З. Матей ; пер. с англ. - 2-е изд. - Москва : ДМК Пресс, 2023. - 305 с. - ISBN 978-5-89818-320-2. - Текст : электронный. - URL: <https://znanium.ru/catalog/product/2102607>.

2. Apache Kafka. Поточковая обработка и анализ данных : практическое руководство / Г. Шапира, Т. Палино, Р. Сиварам, К. Петти. - 2-е изд. - Санкт-Петербург : Питер, 2023. - 512 с. - (Серия «Бестселлеры O'Reilly»). - ISBN 978-5-4461-2288-2. - Текст : электронный. - URL: <https://znanium.ru/catalog/product/2123357>.

3. Лесковец, Ю. Анализ больших наборов данных : практическое руководство / Д. Дж. Ульман, Ю. Лесковец, А. Раджараман ; пер. с англ. А. А. Слинкина. - 2-е изд. - Москва : ДМК Пресс, 2023. - 500 с. - ISBN 978-5-89818-304-2. - Текст : электронный. - URL: <https://znanium.ru/catalog/product/2102592>.

4. Ын, А. Теоретический минимум по Big Data. Всё что нужно знать о больших данных : практическое руководство / А. Ын, К. Су. - Санкт-Петербург : Питер, 2020. - 208 с. - (Серия «Библиотека программиста»). - ISBN 978-5-4461-1040-7. - Текст : электронный. - URL: <https://znanium.com/catalog/product/1760820>.

Дополнительная литература:

1. Советов Б. Я. Базы данных : учебник для вузов / Б. Я. Советов, В. В. Цехановский, В. Д. Чертовской. — 4-е изд., перераб. и доп. — Москва : Издательство Юрайт, 2025. — 403 с. — (Высшее образование). — ISBN 978-5-534-18479-2. — Текст : электронный // Образовательная платформа Юрайт [сайт]. — URL: <https://urait.ru/bcode/559898>.

2. Нестеров С. А. Базы данных : учебник и практикум для вузов / С. А. Нестеров. — 2-е изд., перераб. и доп. — Москва : Издательство Юрайт, 2025. — 258 с. — (Высшее образование). — ISBN 978-5-534-18107-4. — Текст : электронный // Образовательная платформа Юрайт [сайт]. — URL: <https://urait.ru/bcode/560753>.

3. Парфенов Ю. П. Постреляционные хранилища данных : учебное пособие для вузов / Ю. П. Парфенов ; под научной редакцией Н. В. Папуловской. — Москва : Издательство Юрайт, 2025. — 97 с. — (Высшее образование). — ISBN 978-5-534-21173-3. — Текст : электронный // Образовательная платформа Юрайт [сайт]. — URL: <https://urait.ru/bcode/55950>.

4. Гордеев С. И. Организация баз данных : учебник для вузов / С. И. Гордеев, В. Н. Волошина. — 2-е изд., испр. и доп. — Москва : Издательство Юрайт, 2025. — 691 с. — (Высшее образование). — ISBN 978-5-534-21115-3. — Текст : электронный // Образовательная платформа Юрайт [сайт]. — URL: <https://urait.ru/bcode/559377>.

6. Материально-техническое обеспечение

Университет располагает материально-технической базой, соответствующей действующим противопожарным правилам и нормам и обеспечивающей проведение всех видов дисциплинарной и междисциплинарной подготовки, практической и научно-исследовательской работ обучающихся, предусмотренных учебным планом.

Помещения, которые представляют собой учебные аудитории для проведения занятий лекционного типа, занятий семинарского (практического) типа, групповых и индивидуальных консультаций, текущего контроля и промежуточной аттестации, а также помещения для самостоятельной работы и помещения для хранения и профилактического обслуживания учебного оборудования. Помещения укомплектованы специализированной мебелью и техническими средствами обучения, служащими для представления учебной информации большой аудитории.

Изучение дисциплины (модуля) обеспечивается в учебных аудиториях, оснащенных:

- столами и стульями;
- компьютерной техникой;
- механическими калькуляторами;
- специализированным оборудованием, включая демонстрационное оборудование.

Помещения для самостоятельной работы обучающихся, в том числе приспособленные для использования инвалидами и лицами с ограниченными возможностями здоровья, оснащены компьютерной техникой с возможностью подключения к сети «Интернет» и обеспечением доступа в электронную информационно-образовательную среду Университета.

Обучающимся предоставляется доступ (в том числе удаленный) к ресурсам информационно-телекоммуникационной сети «Интернет», электронным ресурсам (в том числе электронным библиотечным системам, современным профессиональным базам данных и информационным справочным системам):

№	Наименование портала (издания, курса, документа)	Ссылка
1.	Научная электронная библиотека elibrary.ru библиотека	https://elibrary.ru/defaultx.asp
2.	База данных для IT-специалистов	https://habr.com
3.	База данных ScienceDirect	https://www.sciencedirect.com
4.	Официальный сайт Министерства науки и высшего образования Российской Федерации	https://minobrnauki.gov.ru/
5.	Федеральный портал «Российское образование»	https://www.edu.ru/
6.	Информационная система "Единое окно доступа к образовательным ресурсам"	http://window.edu.ru/
7.	Единая коллекция цифровых образовательных ресурсов	http://school-collection.edu.ru/
8.	Федеральный центр информационно - образовательных ресурсов	http://fcior.edu.ru/

Перечень информационных технологий, используемых при осуществлении образовательного процесса по дисциплине (модулю), в том числе комплект лицензионного программного обеспечения, современные профессиональные базы данных и информационные справочные системы:

Наименование ПО	Производство	Лицензионное / свободно распространяемое
Операционные системы:		
Microsoft Imagine (Windows Client, Server)	зарубежное	лицензионное

Браузеры:		
Яндекс.Браузер	отечественное	свободно распространяемое
Google Chrome	зарубежное	свободно распространяемое
Офисные приложения:		
Microsoft Imagine (Visio, OneNote)	зарубежное	лицензионное
TeXstudio	зарубежное	свободно распространяемое
Adobe Acrobat Reader	зарубежное	свободно распространяемое
Программное обеспечение для планирования и учета времени:		
Toggle app	зарубежное	свободно распространяемое
Системы управления проектами:		
Microsoft Imagine (Project)	зарубежное	лицензионное
Системы управления базами данных:		
Microsoft Imagine (SQL Server)	зарубежное	лицензионное
Системы резервного копирования (backup):		
Acronis Backup Advanced for HyperV	зарубежное	лицензионное
Справочно-правовые системы:		
КонсультантПлюс: справочно-правовая система	отечественное	лицензионное
Средства антивирусной защиты:		
Kaspersky Endpoint Security для бизнеса Стандартный Russian Edition	отечественное	лицензионное
Среды разработки:		
Visual Studio Code	зарубежное	свободно распространяемое
Bash (Unix shell)	зарубежное	свободно распространяемое
Anaconda	зарубежное	свободно распространяемое
Robotic Operating System	зарубежное	свободно распространяемое
CopelliaSim	зарубежное	свободно распространяемое
Google Colaboratory	зарубежное	свободно распространяемое
Пакеты программных средств и библиотек:		
AutoPsy	зарубежное	свободно распространяемое
Interactive Disassembler (IDA)	зарубежное	свободно распространяемое
Системы управления библиографической информацией:		
Zotero	зарубежное	свободно распространяемое
Сервисы и службы:		
Bind	зарубежное	свободно распространяемое
Docker	зарубежное	свободно распространяемое

7. Методические и оценочные материалы

Методические указания для обучающихся по освоению дисциплины (модуля)

В процессе изучения дисциплины (модуля) «Системы обработки больших данных» в рамках текущего контроля успеваемости используются такие виды учебной работы, как лекции, семинары, коллоквиумы, кейсы, проект, а также различные виды самостоятельной работы обучающихся по заданию преподавателя, направленные на развитие навыков профессиональной лексики, закрепление практических профессиональных компетенций, поощрение инициатив.

Лекция – систематическое, последовательное, монологическое изложение преподавателем учебного материала, как правило, теоретического характера.

В процессе лекций рекомендуется вести конспект лекций: кратко и схематично фиксировать основные идеи, выводы и обобщения лекции; выделять важные мысли, ключевые слова и термины. Необходимо отметить вопросы или материалы, которые вызывают затруднения, и попытаться найти ответы в рекомендованной литературе. Если разобраться в материале не удастся, следует сформулировать вопрос и задать его

преподавателю на консультации или во время семинарского (практического) занятия.

Семинар — это форма учебного занятия, проводимая в учебном заведении под руководством преподавателя, где студенты активно участвуют в обсуждениях, практических заданиях и других формах взаимодействия.

Для успешной подготовки к семинару рекомендуется заранее ознакомиться с темой занятия и основными материалами, чтобы иметь возможность активно участвовать в обсуждении. Также полезно подготовить вопросы и идеи для обсуждения, что поможет глубже понять материал и продемонстрировать заинтересованность.

Кейс – практическая работа студентов над реальными или смоделированными задачами, что позволяет студенту применять теоретические знания на практике.

Студент самостоятельно разрабатывает стратегию решения поставленной задачи, что способствует развитию навыков критического мышления и самостоятельного принятия решений. Такой подход помогает подготовить будущих специалистов к реальным вызовам в их профессиональной деятельности.

Коллоквиум – устные ответы на вопросы, список которых известен студенту заранее.

В процессе подготовки к коллоквиуму необходимо проанализировать учебные материалы, ознакомившись с лекциями, учебниками и дополнительными источниками, акцентируя внимание на ключевых темах. Рекомендуется создать структурированные конспекты, выделяя основные идеи, термины и формулы.

Проект – исследовательская работа по курсу и презентация результатов.

Для успешной подготовки к проекту: четко определите цели и задачи проекта, распределите роли и обязанности между участниками, а также установите сроки выполнения каждой части работы. Регулярно проводите встречи для обсуждения прогресса и решения возникающих вопросов.

Самостоятельная работа – работа студентов, направленная на углубленное изучение отдельных тем и вопросов учебной дисциплины (модуля).

В процессе самостоятельной работы студенты взаимодействуют с рекомендованными материалами при минимальном участии преподавателя. Задачи студента включают работу с конспектами лекций (обработка текста), повторное изучение учебных материалов, планов и тезисов ответов, изучение дополнительных тем, выполнение учебно-исследовательских заданий и другое.

Система оценивания результатов обучения по дисциплине (модулю)

Критерии получения уровня и оценивания сформированности компетенций по дисциплине (модулю) «Системы обработки больших данных»

Оценивание уровня учебных достижений, обучающихся по дисциплине (модулю), осуществляется в виде текущего контроля успеваемости и промежуточной аттестации.

Промежуточная аттестация по дисциплине (модулю) осуществляется в форме **зачета с оценкой**, при этом проводится оценка компетенций, сформированных по дисциплине.

Для оценивания текущего контроля успеваемости и промежуточной аттестации используется десятибалльная шкала оценивания, которая соотносится с традиционной пятибалльной шкалой следующим образом:

Десятибалльная оценка	Пятибалльная оценка	Оценка за зачет	Общая характеристика результата обучения по дисциплине (модулю)
10	Отлично	Зачтено	<p>Студент полностью владеет знаниями, изложенными в рабочей программе, и глубоко осмысляет дисциплину. Он самостоятельно и логически последовательно отвечает на все вопросы, акцентируя внимание на наиболее важном. Умеет анализировать, сравнивать, классифицировать, обобщать, конкретизировать и систематизировать изученный материал, выделяя ключевые моменты и устанавливая причинно-следственные связи. Четко формулирует ответы, уверенно интерпретирует результаты анализов и других исследований, а также решает сложные задачи. Студент хорошо знаком с методами исследования, необходимыми для практической деятельности, и умеет связывать теоретические аспекты дисциплины (модуля) с практическими задачами.</p>
9	Отлично	Зачтено	
8	Отлично	Зачтено	
7	Хорошо	Зачтено	<p>Студент обладает знаниями предмета почти в полном объеме рабочей программы и самостоятельно, логически последовательно и всесторонне отвечает на все вопросы, акцентируя внимание на наиболее значимых моментах. Он умеет анализировать, сравнивать, классифицировать, обобщать, конкретизировать и систематизировать изученный материал, выделяя его ключевые аспекты и устанавливая причинно-следственные связи. Формулирует свои ответы, уверенно интерпретирует результаты анализов и других исследований, а также решает сложные ситуационные задачи. Студент хорошо знаком с методами исследования, необходимыми для практической деятельности, и умеет связывать теоретические аспекты предмета с практическими задачами.</p>
6	Хорошо	Зачтено	
5	Удовлетворительно	Зачтено	<p>Студент обладает базовыми знаниями по дисциплине (модулю), но испытывает трудности при самостоятельных ответах и использует неточные формулировки. В ходе ответов он допускает ошибки,</p>
4	Удовлетворительно	Зачтено	

Десятибалльная оценка	Пятибалльная оценка	Оценка за зачет	Общая характеристика результата обучения по дисциплине (модулю)
			касающиеся сути вопросов. Студент способен решать только самые простые задачи и владеет лишь минимальным набором методов исследования.
3	Не сдан	Не зачтено	Студент не овладел обязательным минимумом знаний по предмету и не может ответить на вопросы, даже если преподаватель задает дополнительные наводящие вопросы.
2	Не сдан	Не зачтено	
1	Не сдан	Не зачтено	

Дисциплина (модуль) «Системы обработки больших данных» оценивается следующим образом:

Активность	Вес	Описание
Кейс	40%	Практическая работа студентов над реальными или смоделированными задачами, что позволяет студенту применять теоретические знания на практике
Коллоквиумы	30%	Устные ответы на вопросы, список которых известен студенту заранее
Проект	30%	Защита итогового проекта

Формула расчёта итоговой оценки по дисциплине (модулю) «Системы обработки больших данных»: $\langle 0,4 \times \text{среднее за кейсы} + 0,3 \times \text{среднее за коллоквиумы} + 0,3 \times \text{проект} \rangle$.

Текущий контроль успеваемости обучающихся по дисциплине (модулю)

Примерные задания для кейсов

Основы системы Hadoop и MapReduce

1. **Кейс: Анализ логов веб-сервера.** Компания обрабатывает миллионы записей логов с веб-сервера. Используя MapReduce, разработайте задачу для подсчета количества запросов по IP-адресам и выявления наиболее активных пользователей, оптимизировав ее для снижения сетевых затрат.

2. **Кейс: Обработка текстовых данных.** Библиотека оцифровывает книги и нуждается в индексации слов. Создайте MapReduce-задачу для подсчета частоты слов в корпусе текстов, используя паттерны вроде WordCount, и интегрируйте ее с архитектурой Hadoop для распределенной обработки.

3. **Кейс: Агрегация финансовых транзакций.** Банк анализирует ежедневные транзакции клиентов. Реализуйте MapReduce-программу для агрегации сумм по категориям расходов, оптимизировав shuffle-фаза для минимизации времени выполнения на кластере.

4. **Кейс: Аналитика социальных сетей.** Платформа социальных медиа собирает данные о взаимодействиях пользователей. Используя Hive, напишите SQL-запрос для анализа паттернов связей между пользователями на основе MapReduce-вычислений, с оптимизацией для больших объемов данных.

5. **Кейс: Мониторинг IoT-устройств.** Компания с IoT-датчиками собирает сенсорные данные. Разработайте MapReduce-задачу для выявления аномалий в потоках данных (например, пиковые значения), интегрируя ее с архитектурой распределенных систем для реального времени.

Инструменты анализа данных в экосистеме Hadoop

1. **Кейс: Оптимизация запросов к данным продаж.** Розничная сеть анализирует продажи в Hive. Оптимизируйте запрос для расчета средних продаж по регионам, используя партиционирование и сравнив производительность с MPP-решением вроде Greenplum.

2. **Кейс: Анализ данных с использованием Spark RDD.** Телеком-компания обрабатывает CDR-данные звонков. Создайте Spark-приложение на RDD для фильтрации и агрегации данных по длительности звонков, переходя к DataFrame для оптимизации производительности.

3. **Кейс: Машинное обучение на Spark MLlib.** Интернет-магазин прогнозирует спрос на товары. Используйте MLlib для обучения модели кластеризации на данных о покупках, интегрируя Catalyst для оптимизации запросов и Tungsten для ускорения.

4. **Кейс: Поточковая обработка событий.** Сервис стриминга анализирует просмотры в реальном времени. Реализуйте Spark Streaming для подсчета популярных видео, переходя к Structured Streaming для обработки микробатчей и визуализации трендов.

5. **Кейс: Сравнение MPP и Spark.** Финансовая компания сравнивает ClickHouse и Spark для аналитики транзакций. Напишите запросы в обоих инструментах для расчета волатильности цен, оптимизируя Hive-запросы и оценивая производительность на больших данных.

NoSQL хранилища и архитектуры данных

1. **Кейс: Построение Data Lake с Delta Lake.** Компания строит Data Lake для хранения исторических и потоковых данных. Спроектируйте архитектуру с использованием Delta Lake для ACID-транзакций, интегрируя ETL-пайплайн для загрузки данных из различных источников.

2. **Кейс: Миграция на Iceberg.** Стартап мигрирует от традиционных хранилищ к Iceberg. Реализуйте ETL-процесс для партиционирования и версионирования данных о пользователях, обеспечивая совместимость с Hadoop-экосистемой.

3. **Кейс: Lambda-архитектура для аналитики.** Платформа e-commerce анализирует поведение покупателей. Постройте Lambda-архитектуру с NoSQL (HBase) для batch-обработки и потоковой аналитики, включая ETL для очистки данных.

4. **Кейс: Реализация проектного решения.** Команда разрабатывает систему рекомендаций. Подготовьте проектное решение с использованием ELT-пайплайнов в Hadoop для обработки данных отзывов, включая защиту проекта с демонстрацией кейсов масштабирования.

5. **Кейс: Разбор кейсов и защита.** Студенческая группа анализирует реальный кейс обработки больших данных в здравоохранении. Разработайте архитектуру Data Lake с Iceberg, реализуйте ETL/ELT для анонимизации данных и подготовьте презентацию с разбором преимуществ и вызовов.

Примерные задания для коллоквиума

Основы системы Hadoop и MapReduce

1. Объясните основные компоненты архитектуры Hadoop (HDFS, YARN, MapReduce) и их роли в распределенной обработке данных. Приведите пример, как HDFS обеспечивает отказоустойчивость.

2. Компания анализирует логи веб-сервера с миллиардами записей. Разработайте MapReduce-задачу для подсчета уникальных посетителей по дням, оптимизировав ее для минимизации сетевых затрат в фазе shuffle.

3. Спроектируйте кластер Hadoop для обработки 1 ТБ данных в день. Укажите конфигурацию узлов, выбор файловой системы и стратегию репликации данных.

4. Опишите паттерн MapReduce для задачи WordCount. Как бы вы модифицировали его для обработки больших текстовых файлов с учетом стоп-слов и лемматизации?

5. Банк обрабатывает транзакции клиентов. Создайте MapReduce-программу для расчета среднего баланса по регионам, интегрируя ее с Hive для последующего SQL-анализа.
6. Сравните MapReduce с традиционными моделями параллельных вычислений (например, MPI). В каких сценариях MapReduce более эффективен, и почему?
7. Платформа социальных медиа собирает данные о постах. Реализуйте MapReduce для выявления трендовых хэштегов, оптимизируя для обработки потоковых данных в реальном времени.
8. Разработайте ETL-пайплайн с использованием MapReduce для очистки и агрегации данных из CSV-файлов в HDFS. Укажите шаги и потенциальные bottlenecks.
9. Как Hive упрощает аналитику на Hadoop? Приведите пример SQL-запроса в Hive для агрегации данных по категориям, эквивалентного MapReduce-задаче.
10. Компания IoT анализирует сенсорные данные. Создайте MapReduce-задачу для детекции аномалий (например, пиковых значений), интегрируя с YARN для управления ресурсами.
11. Объясните роль YARN в экосистеме Hadoop. Как он управляет ресурсами для MapReduce-задач, и какие оптимизации возможны для высоконагруженных кластеров?
12. Библиотека оцифровывает книги. Разработайте MapReduce для индексации слов и поиска синонимов, используя паттерны вроде Inverted Index.
13. Спроектируйте отказоустойчивую архитектуру Hadoop для обработки данных в облаке (AWS EMR). Укажите стратегии бэкапа и восстановления.
14. Как оптимизировать MapReduce-задачи для больших объемов данных? Приведите примеры техник, таких как combiner и partitioner.
15. Финансовая компания прогнозирует риски. Реализуйте MapReduce для расчета волатильности акций на основе исторических данных, интегрируя с Hive для визуализации результатов.

Инструменты анализа данных в экосистеме Hadoop

1. Объясните разницу между RDD, DataFrame и Dataset в Apache Spark. В каком случае DataFrame предпочтительнее для аналитики больших данных?
2. Розничная сеть анализирует продажи. Оптимизируйте Hive-запрос для расчета топ-10 продуктов по регионам, используя партиционирование и сравнив с Greenplum.
3. Разработайте Spark-приложение на RDD для фильтрации и агрегации логов сервера, переходя к DataFrame для оптимизации производительности.
4. Как Catalyst оптимизирует запросы в Spark? Приведите пример логического плана для SQL-запроса и его физической реализации.
5. Телеком-компания обрабатывает CDR-данные. Создайте Spark Streaming-задачу для подсчета трафика в реальном времени, интегрируя Structured Streaming.
6. Сравните ClickHouse и Hive по производительности для OLAP-запросов. Когда выбрать MPP-решение вместо Hadoop-экосистемы?
7. Интернет-магазин прогнозирует спрос. Используйте MLlib для кластеризации покупок, оптимизируя с Tungsten для ускорения вычислений.
8. Спроектируйте пайплайн для потоковой аналитики с Spark Streaming, включая обработку микробатчей и интеграцию с Kafka.
9. Как Tungsten улучшает производительность Spark? Объясните роль офф-хип памяти и векторизации в обработке данных.
10. Финансовая компания анализирует транзакции. Напишите запросы в Hive и Spark для расчета скользящих средних, оценив производительность на больших наборах данных.
11. Опишите процесс машинного обучения в MLlib. Как интегрировать модель кластеризации с DataFrame для предсказаний?
12. Сервис стриминга отслеживает просмотры. Реализуйте Structured Streaming для выявления популярных видео, оптимизируя для низкой латентности.

13. Разработайте сравнительный анализ MPP (Greenplum) и Spark для обработки 100 ТБ данных. Укажите метрики производительности и рекомендации.
14. Как оптимизировать Hive-запросы с использованием индексов и материализованных представлений? Приведите пример для запроса агрегации.
15. Аналитическая платформа обрабатывает сенсорные данные. Создайте Spark-приложение для anomaly detection с MLlib, интегрируя Catalyst для оптимизации.

NoSQL хранилища и архитектуры данных

1. Объясните архитектуру Lambda-архитектуры. Как она сочетает batch- и stream-обработку для аналитики больших данных?
2. Компания строит Data Lake. Спроектируйте архитектуру с Delta Lake для обработки исторических и потоковых данных, обеспечивая ACID-транзакции.
3. Разработайте ETL-пайплайн в Hadoop для загрузки данных из RDBMS в Iceberg, включая партиционирование и версионирование.
4. Чем отличается Delta Lake от Iceberg в управлении метаданными? Приведите пример использования для версионирования схем.
5. Стартап мигрирует на NoSQL. Реализуйте ELT-процесс с Iceberg для анонимизации пользовательских данных, интегрируя с Hadoop.
6. Как построить Data Lake с использованием Lambda-архитектуры? Опишите роли batch- и speed-слоев в обработке данных.
7. Платформа e-commerce анализирует поведение. Постройте Lambda-архитектуру с HBase для batch-аналитики и потоковой обработки.
8. Спроектируйте проектное решение для системы рекомендаций с ETL/ELT в Hadoop, включая защиту с демонстрацией масштабирования.
9. Как Iceberg обеспечивает совместимость с экосистемой Hadoop? Приведите пример интеграции с Spark для аналитики.
10. Здоровоохранение анализирует медицинские данные. Разработайте Data Lake с Delta Lake для анонимизации и ETL, подготовив презентацию с разбором кейсов.
11. Опишите процесс подготовки проектного решения в Hadoop. Какие этапы включают анализ требований и реализацию?
12. Команда разрабатывает аналитику для IoT. Реализуйте архитектуру с Iceberg для обработки больших объемов данных, включая защиту проекта.
13. Разработайте разбор кейса для миграции на Data Lake: от RDBMS к Iceberg, с оценкой преимуществ и вызовов.
14. Как защищать проекты в Hadoop? Приведите пример презентации с демонстрацией ETL-пайплайна и метрик производительности.
15. Финансовая компания строит Data Lake. Создайте Lambda-архитектуру для аналитики транзакций, интегрируя Delta Lake и разбор реальных кейсов масштабирования.

Примерное описание и критерии оценивания к итоговому проекту

Описание проекта:

В рамках итогового проекта необходимо разработать комплексное решение для обработки и анализа больших данных, демонстрирующее глубокое понимание и практические навыки работы с основными технологиями и инструментами, изученными в ходе курса. Проект должен включать развертывание и управление Hadoop кластером, реализацию MapReduce алгоритмов, использование Hive для анализа данных, применение MPP-решений (ClickHouse или GreenPlum) для эффективной аналитики, а также внедрение Spark для пакетной и потоковой обработки данных. Кроме того, проект должен демонстрировать интеграцию с Kafka для организации потоковой передачи данных и использование Cassandra в качестве NoSQL хранилища. В итоговом решении необходимо продемонстрировать современные архитектурные подходы к построению систем обработки больших данных.

Требования к проекту:

- Развертывание и настройка Hadoop кластера с демонстрацией его работоспособности.
- Разработка и запуск MapReduce задач для решения прикладных задач обработки данных.
- Создание и оптимизация Hive-запросов для анализа данных, включая работу с партиционированием и индексами.
- Использование MPP-решений (ClickHouse или GreenPlum) для выполнения сложных аналитических запросов.
- Реализация пакетной обработки данных с помощью Apache Spark, включая оптимизацию производительности.
- Разработка потокового приложения на Spark Streaming с интеграцией Kafka для обработки данных в реальном времени.
- Использование Cassandra для хранения и управления ключ-значение данными с учётом требований к репликации и согласованности.
- Описание архитектуры решения с обоснованием выбранных технологий и подходов.
- Документирование проекта с подробным описанием этапов разработки, конфигураций и результатов.

Критерии оценивания:

1. Техническая корректность и полнота решения

- Полнота реализации всех основных компонентов согласно требованиям.
- Корректность и работоспособность развернутого Hadoop кластера.
- Правильность и эффективность MapReduce алгоритмов.
- Корректность и оптимизация Hive-запросов.
- Эффективное применение MPP-решений для аналитики.
- Корректная реализация пакетной обработки в Spark.
- Работоспособность потоковой обработки с использованием Spark Streaming и Kafka.
- Правильное использование Cassandra для хранения данных.

2. Архитектурное решение и интеграция компонентов

- Обоснованность выбора технологий и архитектурных подходов.
- Грамотная интеграция различных компонентов системы.
- Соответствие современным практикам построения систем больших данных.

3. Оптимизация и масштабируемость

- Наличие оптимизаций производительности на уровне запросов и обработки данных.
- Рассмотрение вопросов масштабируемости и отказоустойчивости.

4. Документирование и презентация проекта

- Полнота и качество технической документации.
- Чёткость описания архитектуры, процессов и результатов.
- Качество и информативность презентации итогового решения.

5. Практическая ценность и инновационность

- Практическая применимость решения к реальным задачам.
- Использование современных тенденций и инновационных подходов в обработке больших данных.

Задания для промежуточной аттестации по дисциплине (модулю)

№ п/п	Задание	Ответ	Компетенция
1	Назовите основную архитектурную компоненту Hadoop, ответственную за распределение задач.	NameNode	УК-1
2	Укажите количество фаз в модели MapReduce.	2	УК-1

3	Назовите инструмент для SQL-запросов в экосистеме Hadoop.	Hive	УК-1
4	Укажите тип оптимизации запросов в Hive для ускорения обработки.	CBO	УК-1
5	Назовите MPP-решение, упомянутое в курсе для аналитики данных.	ClickHouse	УК-1
6	Укажите основную абстракцию данных в Apache Spark.	RDD	ОПК-1
7	Назовите компонент Spark для оптимизации запросов.	Catalyst	ОПК-1
8	Укажите библиотеку Spark для машинного обучения.	MLlib	ОПК-1
9	Назовите тип потоковой обработки в Spark.	Structured Streaming	ОПК-1
10	Укажите модель данных в Cassandra.	Wide-column	ОПК-1
11	Назовите инструмент для интеграции потоков данных в курсе.	Kafka	ОПК-6
12	Укажите архитектуру Data Lake, поддерживающую батч и потоковую обработку.	Lambda	ОПК-6
13	Назовите формат таблиц для транзакционной обработки в Data Lake.	Delta Lake	ОПК-6
14	Укажите тип пайплайна для загрузки данных в Hadoop.	ETL	ОПК-6
15	Назовите NoSQL хранилище, оптимизированное для записи.	Cassandra	ОПК-6
16	Укажите вероятностную модель, используемую в оптимизации MapReduce задач.	Хэширование	ПК-1
17	Назовите математический метод для анализа больших данных в Spark.	Статистика	ПК-1
18	Укажите тип задачи, формулируемой для разработки алгоритмов в курсе.	Оптимизация	ПК-1
19	Назовите принцип критической оценки источников в анализе данных.	Релевантность	ПК-1
20	Укажите инструмент для визуализации результатов в интеллектуальных системах.	Spark	ПК-1