#### СИЛЛАБУС Весенний семестр 2024 -2025 учебный год Образовательная программа " 6В06102 Информационные системы "

ID и наименование	Самостоятел	Количест	во кредитов	(часов)	Общий	Самостоятельная	
дисциплины	ьная работа студента ( СРС )	Лекции (Л)	Семинарс кие занятия (СЗ)	Лаборат орные занятия (ЛЗ)	число кредитов	работа студента под руководством преподавателя (СРСП)	
92764 Основы машинного обучения	3	1. 5	1.5	3.0	6	7	
машинного обучения	АКАДЕМИЧЕ	 Ская инс	<del>Г</del> БОРМАНИЯ	L О ЛИСПИ	<u>і</u> ИП ЛИНЕ		
Формат обучения	Цикл, компонент	Типы лекций	Типы практичесь занятий		Форма и платформа итогового контроля		
офлайн	БД, компонент по выбору	Когнити вный/А налитич еский	Реше проблем/си ых за	туационн	СТАНДАРТНЫЙ ЭКЗАМЕН: УСТНО Проводится в IS Univer. Формат экзамена стандартный		
Преподаватель:	Тукеев Уалшер .		ы				
электронная почта:	Ualsher.tukeyev@	@gmail.com			1		
Телефон:	87017106351						
	АКАДЕМИЧЕ						
Цель дисциплины	Ожидаемыс	е результат	ъ обучения	(PO) *	Индикатор	ы достижения РО (ИД)	
Изучение методов извлечения, обработки, анализа данных, машинного обучения,	Модуль 1 С функциона		тролируемог	го машинно	ого обучения	(когнитивного,	
включая извлечение данных и преобразование	PO 1–1: Опишите и примените Модели PO 1–1: Опишите и примен прогнозирования. Модели прогнозирования.			гнозирования.			
в форму, с которой впоследствии будет легче работать. Знакомство с	данных для задачи прогнозирования.		РО 1–2: Опишите и примените оценку модели данных для задачи прогнозирования.				
программными пакетами для анализа информации, хранящейся в базах	РО 1–3: Опишите и примените деревья решений. РО 1–3: Опишите деревья решений		Опишите и примените пений				
данных, такими как OLAP (On-line Analytical Processing) и обучение	РО 1–4: Опишит соседей.	•			К-ближайших соседей.		
практическому анализу статистических данных. После успешного		PO 1–5: Опишите и примените наивный байесовский классификатор.			РО 1-5: наивный классифика	байесовский	
завершения данного курса	Модуль 2. С			емого ма	шинного об	бучения (когнитивное,	
студенты должны уметь: - формулировать механизм	функционально				T = - :		
использования	РО 2 -1: Опишит	ге и примен	ите Модель Р	К-средних	PO 2-1: Модель K-с	Опишите и примените редних	
искусственной нейронной сети в задачах	РО 2 -2: Опишит	ге и примен	ите модель	PCA	PO 2-2: модель PC	Опишите и примените 'А	
интеллектуального анализа данных	Модуль 3 Н			основы г	лубокого об		
грамотно писать	функциональное, системное)			DO 2 1: O	инита и поправите		
пояснительную записку, уверенно вести себя во	РО 3-1: Опишите и примените логистическую регрессию				ишите и примените ССКУЮ регрессию		
время доклада и адекватно отвечать на	РО 3 -2: Описание и применение векторной				исание и применение и семантики и вложений		
вопросы; - анализировать методы извлечения	семантики и вложений РО 3–3: Опишите и примените основы нейронных		РО 3–3: Оп	ишите и примените			
данных с использованием	чения сетей ОСНОВЫ нейронных с						

	РО3- 5 : Опишите и примените Трансформеры, LLM, MLM	РОЗ-5.1 Опишите Трансформеров, LLM, MLM. РОЗ -5.2 Демонстрация применения Трансформеров, LLM, MLM.			
Предпосылки	Системный анализ и инжиниринг				
Постреквизиты	Бизнес (менеджмент и маркетинг, финансы и счет)				
Ресурсы обучения	Основная литература:  1. Jurafsky D., Martin J. Speech and language pro language processing, computational linguistics, Prentice hall. 3-ed., 2024, 585р.  Дополнительная литература:  2. Бурков А. Машинное обучение без лишних ил. — (Серия «Библиотека программиста»).  Исследовательская инфраструктура  1. Лаборатории иные локации, где будет проводиться 514 lab.)  2. Коллаборатория. https://colab.research.google.com/?hl=ru-RU  Профессиональные научные базы данных  1. NLP (статьи): https://arxiv.org/search/cs?query=machine+translation&-announced_date_first&size=50  2. https://scholar.google.com/  Интернет-ресурсы	and speech recognition. Pearson, слов. — СПб.: Питер, 2020. — 192 с.: ся преподавание и обучение(323 aud,			
	1 . http://elibrary.kaznu.kz/ru				
	2. MOOK /видеолекции https://web.stonford.edu/_ivrefelsy/slp3/				
	https://web.stanford.edu/~jurafsky/slp3/ Программное обеспечение				
	1.Питон				
	2.Тензорный поток				

## Академический политика курса

Академическая политика курса определяется Академической <u>политикой и Политикой академической честности Казахского национального университета имени аль-Фараби .</u>

Документы доступны на главной странице ИС Универ.

Интеграция науки и образования. Научно-исследовательская работа студентов, магистрантов и докторантов является углублением образовательного процесса. Она организуется непосредственно на кафедрах, в лабораториях, научных и конструкторских подразделениях вуза, в студенческих научно-технических объединениях. Самостоятельная работа студентов на всех уровнях образования направлена на формирование исследовательских навыков и компетенций на основе получения новых знаний с использованием современных научно-исследовательских и информационных технологий. Преподаватель исследовательского вуза интегрирует результаты научной деятельности в темы лекционных и семинарских (практических) занятий, лабораторных занятий и в задания СРСП, СРС, которые отражаются в силлабусе и отвечают за актуальность тем учебных занятий и задания.

**Посещаемость.** Срок выполнения каждого задания указан в календаре (графике) реализации содержания курса. Несоблюдение сроков приводит к потере баллов.

**Академическая честность** . Практические/лабораторные занятия, СРО развивают самостоятельность, критическое мышление и креативность студента. Плагиат, подделка, использование шпаргалок, списывание на всех этапах выполнения заданий недопустимы.

Соблюдение академической честности в период теоретического обучения и на экзаменах, помимо основных положений, регламентируется «Правилами проведения итогового контроля», «Инструкцией по проведению итогового контроля осеннего/весеннего семестра текущего учебного года», «Положением о проверке текстовых документов студентов на наличие заимствований».

Документы доступны на главной странице ИС Универ.

Основные принципы инклюзивного образования. Образовательная среда университета задумана как безопасное место, где всегда есть поддержка и равное отношение со стороны преподавателя ко всем студентам и студентов друг к другу, независимо от пола, расы/этнической принадлежности, религиозных убеждений, социально-экономического положения, физического здоровья студента и т. д. Всем людям нужна поддержка и дружба сверстников и однокурсников. Для всех студентов прогресс заключается скорее в том, что они могут делать, чем в том, что они не могут. Разнообразие улучшает все аспекты жизни.

Все студенты, особенно с ограниченными возможностями, могут получить консультационную помощь по телефону/электронной почте.  $\underline{87017106351/}$   $\underline{Ualsher.tukeyev@gmail.com}$  или по видеосвязи в MS TEAMS *Основы машинного обучения* | *Общие* | *Microsoft Teams https://teams.microsoft.com/l/channel/19%3ALlQQAXyrF5j3qFvgQYnpw3LJYIH4J\_8nVuYR2ODgjo81%40thread.tacv2/?groupId=05d69ef2-7ca9-4bf1-af1c-3e76becef627* 

Балльно- достижен		квенная систем	па оценки учета учебных	Методы оценивания		
Оценка	Цифровой эквивалент точки	точки, % содержание	Оценка по традиционной системе	<b>Критериальное оценивание</b> — это процесс соотнесения фактически результатов обучения с ожидаемыми результатами обучения на основ четко определенных критериев. Основана на формативной и суммативног		
A	4.0 _	95-100	Большой	оценивании Формативное оценивание — вид оценки		
A-	3.67	90-94		повседневной учебной деятельности. успеваемости. Обеспечивает оперативную	о связь между учеником и	
B+	3.33	85-89	Отлично	учителем. Позволяет определить возможнос помочь достичь наилучших результатов, учебный процесс для учителя. Оцени активность работы в аудитории во время ле занятий (дискуссий, викторин, дебатов, в работ и т. д.). Оцениваются приобретенные Суммативное оценивание - вид оцен завершении изучения раздела в соответ Проводится 3-4 раза в семестр при выполно ожидаемых результатов обучения по отноше определить и зафиксировать уровень осв период. Оцениваются результаты обучения.	своевременно скорректировать вается выполнение заданий, екций, семинаров, практических сруглых столов, лабораторных знания и компетенции. ики, который проводится по ствии с программой курса . снии СРО. Это оценка освоения снию к дескрипторам. Позволяет оения курса за определенный	
Б	3.0	80-84	1	Формативное и суммативное	Баллы % содержание	
Б-	2.67	75-79		оценивание Преподаватель вводит свои виды оценивания или использует предложенный вариант.	Преподаватель заносит свою оценку в баллы в соответствии с календарем (расписанием). Не изменяются экзамен и итоговый балл по дисциплине.	
C+	2.33	70-74		Активность на лекциях	5	
С	2.0	65-69		Работа на практических занятиях	35	
C-	1.67	60-64	<u></u>	Самостоятельная работа	20	
Д+	1.33	55-59	Удовлетворительно	Итоговый контроль (экзамен)	40	
Д	1.0	50-54	1	ОБЩИЙ	100	
Форекс	0,5	25-49	Неудовлетворительный			
Φ	0	0-24				

# Календарь (график) реализации содержания дисциплины. Методы преподавания и обучения . Неделя Название темы Количество часов мяч

1       ЛЗ 1. Модели прогнозирования. Примеры.       2       5         2       Л 2. Оценка модели данных для задачи прогнозирования.       1       1         2       СЗ 2. Оценка модели данных для задачи прогнозирования. Примеры.       2       2         2       ЛЗ 2. Оценка модели данных для задачи прогнозирования. Примеры.       2       5         СРСП 1 Консультации по выполнению СРС1       1       1         3       Л 3. Деревья решений.       1       1         3       СЗ 3. Деревья решений. Примеры.       1       2         4       Л 4. Наивный байесовский классификатор.       1       1         4       СЗ 4. Наивный байесовский классификатор. Примеры.       1       2         4       Л 3. Наивный байесовский классификаторй. Примеры.       2       6         Модуль 2. Основы неконтролируемого машинного обучения       5       Л 5. К-ближайшие соседи.       1       1       1						
1       C3 1. Модели прогнозирования. Примеры.       1       2         1       ЛЗ 1. Модели прогнозирования. Примеры.       2       5         2       Л 2. Оценка модели данных для задачи прогнозирования.       1       1         2       СЗ 2. Оценка модели данных для задачи прогнозирования. Примеры.       2       2         2       ЛЗ 2. Оценка модели данных для задачи прогнозирования. Примеры.       2       5         СРСП 1 Консультации по выполнению СРС1       1       1         3       Л 3. Деревья решений.       1       1         3       СЗ 3. Деревья решений. Примеры.       1       2         4       Л 4. Наивный байесовский классификатор.       1       1         4       СЗ 4. Наивный байесовский классификатор. Примеры.       2       6         Модуль 2. Основы неконтролируемого машинного обучения       5       Л 5. К-ближайшие соседи.       1       1		Модуль 1. Основы контролируемого машинного обучения				
1       ЛЗ 1. Модели прогнозирования. Примеры.       2       5         2       Л 2. Оценка модели данных для задачи прогнозирования.       1       1         2       СЗ 2. Оценка модели данных для задачи прогнозирования. Примеры.       2       2         2       ЛЗ 2. Оценка модели данных для задачи прогнозирования. Примеры.       2       5         СРСП 1 Консультации по выполнению СРС1       1       1         3       Л 3. Деревья решений.       1       1         3       СЗ 3. Деревья решений. Примеры.       1       2         4       Л 4. Наивный байесовский классификатор.       1       1         4       СЗ 4. Наивный байесовский классификатор. Примеры.       2       6         Модуль 2. Основы неконтролируемого машинного обучения       5       Л 5. К-ближайшие соседи.       1       1	1	Л 1. Модели прогнозирования.	1	1		
2       Л 2. Оценка модели данных для задачи прогнозирования.       1       1         2       СЗ 2. Оценка модели данных для задачи прогнозирования. Примеры.       2       2         2       ЛЗ 2. Оценка модели данных для задачи прогнозирования. Примеры.       2       5         СРСП 1 Консультации по выполнению СРС1       1       1         3       Л 3. Деревья решений.       1       1         3       СЗ 3. Деревья решений. Примеры.       1       2         4       Л 4. Наивный байесовский классификатор.       1       1         4       СЗ 4. Наивный байесовский классификатор. Примеры.       1       2         4       Л 3 4. Наивный байесовский классификаторй. Примеры.       2       6         Модуль 2. Основы неконтролируемого машинного обучения       1       1         5       Л 5. К-ближайшие соседи.       1       1	1	СЗ 1. Модели прогнозирования. Примеры.	1	2		
2       C3 2. Оценка модели данных для задачи прогнозирования. Примеры.       2       2         2       ЛЗ 2. Оценка модели данных для задачи прогнозирования. Примеры.       2       5         СРСП 1 Консультации по выполнению СРС1       1         3       Л 3. Деревья решений.       1       1         3       СЗ 3. Деревья решений. Примеры.       1       2         4       Л 4. Наивный байесовский классификатор.       1       1         4       СЗ 4. Наивный байесовский классификатор. Примеры.       1       2         4       Л 3 4. Наивный байесовский классификаторй. Примеры.       2       6         Модуль 2. Основы неконтролируемого машинного обучения         5       Л 5. К-ближайшие соседи.       1       1	1	ЛЗ 1. Модели прогнозирования. Примеры.	2	5		
2       ЛЗ 2. Оценка модели данных для задачи прогнозирования. Примеры.       2       5         СРСП 1 Консультации по выполнению СРС1       1         3       Л 3. Деревья решений.       1       1         3       СЗ 3. Деревья решений. Примеры.       2       5         4       Л 4. Наивный байесовский классификатор.       1       1         4       СЗ 4. Наивный байесовский классификатор. Примеры.       1       2         4       Л 3 4. Наивный байесовский классификаторй. Примеры.       2       6         Модуль 2. Основы неконтролируемого машинного обучения         5       Л 5. К-ближайшие соседи.       1       1	2	Л 2. Оценка модели данных для задачи прогнозирования.	1	1		
СРСП 1 Консультации по выполнению СРС1         3       Л 3. Деревья решений.       1       1         3       СЗ 3. Деревья решений. Примеры.       1       2         3       Л 3. Деревья решений. Примеры.       2       5         4       Л 4. Наивный байесовский классификатор.       1       1         4       СЗ 4. Наивный байесовский классификатор. Примеры.       1       2         4       Л 3 4. Наивный байесовский классификаторй. Примеры.       2       6         Модуль 2. Основы неконтролируемого машинного обучения       5       Л 5. К-ближайшие соседи.       1       1	2	СЗ 2. Оценка модели данных для задачи прогнозирования. Примеры.	2	2		
3       Л 3. Деревья решений.       1       1         3       СЗ 3. Деревья решений. Примеры.       1       2         3       ЛЗ 3. Деревья решений. Примеры.       2       5         4       Л 4. Наивный байесовский классификатор.       1       1         4       СЗ 4. Наивный байесовский классификатор. Примеры.       1       2         4       ЛЗ 4. Наивный байесовский классификаторй. Примеры.       2       6         Модуль 2. Основы неконтролируемого машинного обучения       5       Л 5. К-ближайшие соседи.       1       1	2	ЛЗ 2. Оценка модели данных для задачи прогнозирования. Примеры.	2	5		
3       C3 3. Деревья решений. Примеры.       1       2         3       ЛЗ 3. Деревья решений. Примеры.       2       5         4       Л 4. Наивный байесовский классификатор.       1       1         4       СЗ 4. Наивный байесовский классификатор. Примеры.       1       2         4       ЛЗ 4. Наивный байесовский классификаторй. Примеры.       2       6         Модуль 2. Основы неконтролируемого машинного обучения       5       Л 5. К-ближайшие соседи.       1       1		СРСП 1 Консультации по выполнению СРС1	1			
3       ЛЗ 3. Деревья решений. Примеры.       2       5         4       Л 4. Наивный байесовский классификатор.       1       1         4       СЗ 4. Наивный байесовский классификатор. Примеры.       1       2         4       ЛЗ 4. Наивный байесовский классификаторй. Примеры.       2       6         Модуль 2. Основы неконтролируемого машинного обучения         5       Л 5. К-ближайшие соседи.       1       1	3	Л 3. Деревья решений.	1	1		
4       Л 4. Наивный байесовский классификатор.       1       1         4       СЗ 4. Наивный байесовский классификатор. Примеры.       1       2         4       ЛЗ 4. Наивный байесовский классификаторй. Примеры.       2       6         Модуль 2. Основы неконтролируемого машинного обучения         5       Л 5. К-ближайшие соседи.       1       1	3	СЗ 3. Деревья решений. Примеры.	1	2		
4       C3 4. Наивный байесовский классификатор. Примеры.       1       2         4       ЛЗ 4. Наивный байесовский классификаторй. Примеры.       2       6         Модуль 2. Основы неконтролируемого машинного обучения         5       Л 5. К-ближайшие соседи.       1       1	3	ЛЗ 3. Деревья решений. Примеры.	2	5		
4       ЛЗ 4. Наивный байесовский классификаторй. Примеры.       2       6         Модуль 2. Основы неконтролируемого машинного обучения         5       Л 5. К-ближайшие соседи.       1       1	4	Л 4. Наивный байесовский классификатор.	1	1		
Модуль 2. Основы неконтролируемого машинного обучения           5         Л 5. К-ближайшие соседи.         1         1	4	СЗ 4. Наивный байесовский классификатор. Примеры.	1	2		
5 <b>Л 5.</b> К-ближайшие соседи. 1 1	4	<b>ЛЗ 4.</b> Наивный байесовский классификаторй. Примеры.	2	6		
5 <b>СЗ 5.</b> К-ближайшие соседи. Примеры. 1 2	5		1	1		
	5	СЗ 5. К-ближайшие соседи. Примеры.	1	2		
5 <b>ЛЗ 5.</b> К-ближайшие соседи. Примеры. 2 6	5	ЛЗ 5. К-ближайшие соседи. Примеры.	2	6		

6	Л 6. Модель К-средних.	1	1		
6	СЗ 6. Модель К-средних. Примеры.	1	2		
6	ЛЗ 6. Модель К-средних. Примеры.	2	6		
7	Л 7. Модель РСА.	1	1		
7	СЗ 7. Модель РСА. Примеры.	1	2		
7	ЛЗ 7. Модель РСА. Примеры.	2	6		
,	СРСП 2 Консультации по выполнению СРС1	1			
	СРС 1 Принять и оценить	-	40		
	Рубежный контроль 1		100		
Модуль 3 Нейро	нные сети и основы глубокого обучения	I			
8	Л 8. Логистическая регрессия.	1	1		
8	СЗ 8. Логистическая регрессия. Примеры.	1	2		
8	<b>ЛЗ 8.</b> Логистическая регрессия. Примеры.	2	4		
9	Л 9. Векторная семантика и вложения.	1	1		
9	СЗ 9. Векторная семантика и вложения. Примеры.	1	2		
9	ЛЗ 9. Векторная семантика и вложения. Примеры.	2	4		
	СРСП 3 Консультации по выполнению СРС2	1			
10	Л 10. Основы нейронных сетей.	1	1		
10	СЗ 10. Основы нейронных сетей. Примеры.	1	2		
10	ЛЗ 10. Основы нейронных сетей. Примеры.	2	4		
11	Л 11. RNN, LSTM-технология.	1	1		
11	СЗ 11. RNN, LSTM-технология. Примеры.	1	2		
11	<b>ЛЗ 11.</b> RNN, LSTM-технология. Примеры.	2	4		
	СРСП 4 Консультации по выполнению СРС2	1			
12	Л 12. CNN.	1	1		
12	<b>СЗ 12.</b> CNN. Примеры.	1	2		
12	<b>ЛЗ 12.</b> CNN. Примеры.	2	5		
	СРСП 5 Консультации по выполнению СРС2	1			
	СРС 2 Принять и оценить		2 0		
1 3	Л 13. Трансформеры .	1	1		
1 3	СЗ 13. Трансформеры . Примеры.	1	2		
1 3	ЛЗ 13. Трансформаторы . Примеры.	2	5		
1 4	Л 14. Большие языковые модели.	1	1		
1 4	СЗ 14. Большие языковые модели. Примеры.	1	2		
1 4	ЛЗ 14. Большие языковые модели. Примеры.	2	5		
	СРСП 6 Консультации по выполнению СРСЗ	1			
1 5	Л 15. Маскированные языковые модели.	1	1		
15	СЗ 15. Маскированные языковые модели. Примеры.	1	2		
15	ЛЗ 15. Маскированные языковые модели. Примеры.	2	5		
	СРСП 7 Консультации по выполнению СРСЗ	1			
СРС 3 Принять и оценить					
Рубежный контроль 2					
Итоговый контроль (экзамен)					
ИТОГО за дисциплину					

### РУБРИКАТОР СУММАТИВНОГО ОЦЕНИВАНИЯ

### КРИТЕРИИ ОЦЕНИВАНИЯ РЕЗУЛЬТАТОВ ОБУЧЕНИЯ

СРС1 Применять методы прогнозных моделей для поставленной задачи (40% из 100% РК1).

٠	Балл	Дескрипторы			
		"Отлично"	"Хорошо"	"Удовлетворител	"Неудовлетвори
				ьно"	тельно''
	Критерий	35–40 %	30–34 %	20–29 %	0–19 %

	Знание и понимание самостоятельной работы студента в полном объеме, с примером применения.	отсутствует.		Знание и понимание самостоятельной работы студента очень слабое.
Выполнение	Реализация задания		Выполнение	Выполнение
	самостоятельной работы	самостоятельной	задания	задания
работы студента.	студента выполнена в	работы студента		самостоятельной
	полном объеме, проведен		-	работы студента
	глубокий анализ	достаточной степени,	было выполнено	не завершено,
	результатов выполнения	проведен	не в полном	
	задания.	поверхностный	объеме, без	
		анализ результатов	анализа	
		выполнения задания.	результатов	
			выполнения	
			задания.	
Презентация	Превосходная,	Хорошая	Удовлетворительн	Низкий уровень
выполненного	привлекательная	вовлеченность,	ый уровень	вовлеченности,
задания	презентация,	хорошее качество	вовлеченности,	низкое качество
	превосходное качество		удовлетворительн	материалов
работы студента.	визуальных эффектов,	материалов, слайдов	ое качество	
	слайдов, материалов.	и других материалов.	материалов.	

СРС 2 Применять методы моделей классификации, кластеризации , правил ассоциации для заданной задачи (20% из 100% PK2).

Иалл	Дескрипторы			
Критерий	<b>"О</b> тлично" 18 - 20 %	<b>"Хорошо"</b> 15 - 17 %	"Удовлетворител ьно" 10 - 14 %	"Неудовлетвори тельно" 0 – 9 %
	Знание и понимание самостоятельной работы студента в полном объеме, с примером применения.	самостоятельной работы студента в достаточной степени,		Знание и понимание самостоятельной работы студента очень слабое.
	Реализация задания самостоятельной работы студента выполнена в полном объеме, проведен глубокий анализ результатов выполнения задания.	самостоятельной работы студента выполнена в достаточной степени, проведен поверхностный анализ результатов выполнения задания.		Выполнение задания самостоятельной работы студента не завершено,
	Превосходная, привлекательная презентация, превосходное качество визуальных эффектов, слайдов, материалов.	хорошее качество	вовлеченности, удовлетворительн ое качество	вовлеченности, низкое качество

Балл	Дескрипторы			
Критерий	<b>"О</b> тлично" 18 - 20 %	<b>"Хорошо"</b> 15 - 17 %	ьно"	''Неудовлетворит ельно'' 0 – 9 %
	Знание и понимание самостоятельной работы студента в полном объеме, с примером применения.	работы студента в достаточной степени,	самостоятельной работы студента	Знание и понимание самостоятельной работы студента очень слабое.
	Реализация задания самостоятельной работы студента выполнена в полном объеме, проведен глубокий анализ результатов выполнения задания.	самостоятельной работы студента выполнена в достаточной степени, проведен поверхностный анализ результатов	задания самостоятельной работы студента	Выполнение задания самостоятельной работы студента не завершено,
	Превосходная, привлекательная презентация, превосходное качество визуальных эффектов, слайдов, материалов.	визуальных	вовлеченности, удовлетворительн ое качество	вовлеченности, низкое качество

И.о. декана	О. Турар
Председатель Академического комитета	
по качеству преподавания и обучения	С. Адильжанова
Заведующий кафедрой	А. Шормакова
Преподаватель	У. Тукеев