



Факультет компьютерных наук

Мультимодальные нейронные
сети

Москва 2025

Введение



Что такое модальность?

- Модальность (из психологии) – форма восприятия и представления информации в мышлении и памяти
- Психологи выделяют визуальную, аудиальную и кинестетическую модальности

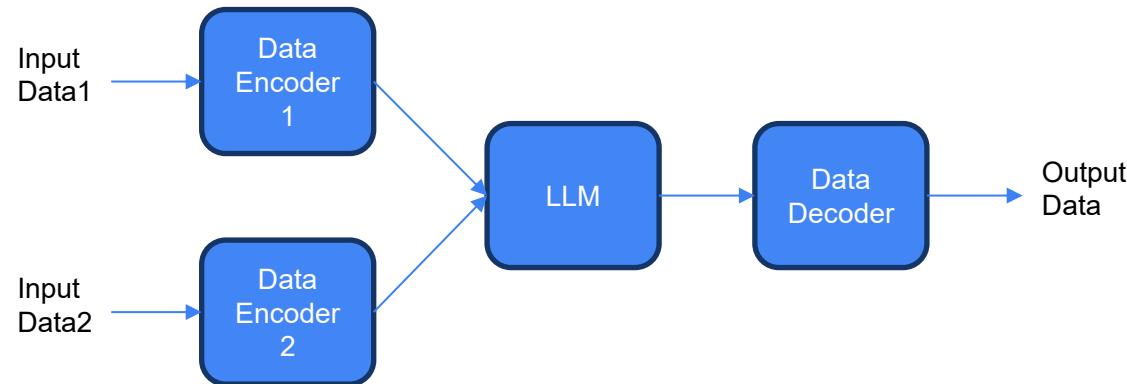


Что такое модальность?





Что такое модальность?



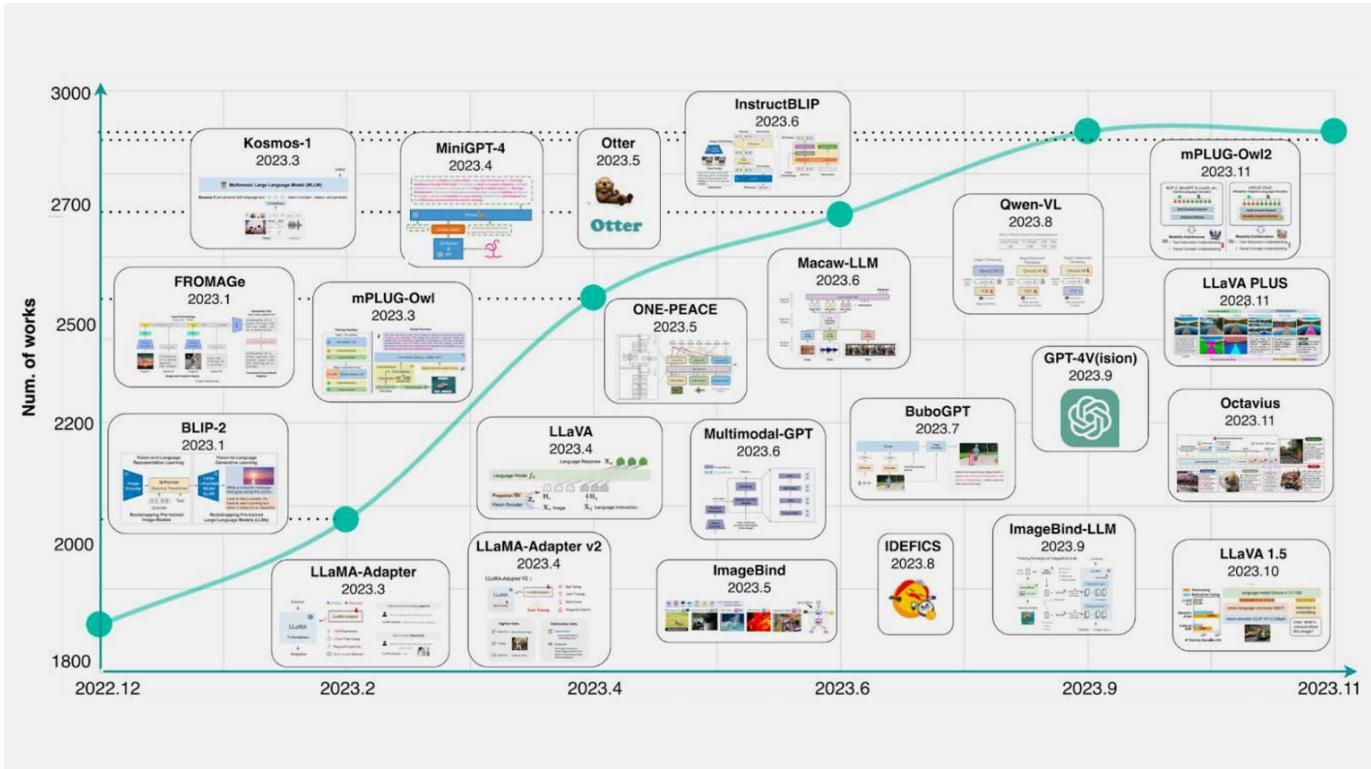


Что такое модальность?

- Модальность – данные, требующие отдельного способа кодирования и декодирования
- Мультимодальная нейросеть – нейросеть, принимающая на вход несколько модальностей



Число публикаций





Почему развивается мультимодальность?

- Больше данных → лучше понимание мира
- Генерализация → zero-shot задачи
- Унификация → меньше зоопарк моделей



Виды модальностей

Текст

Изображения

Аудио

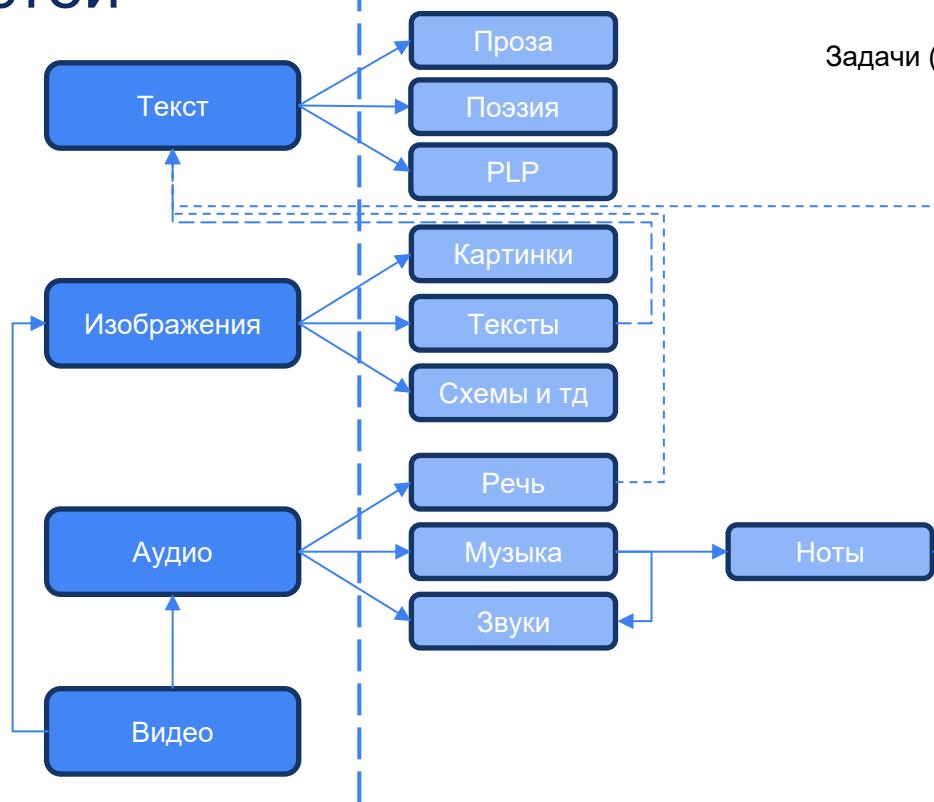
Видео



Виды модальностей

Модальности

Задачи (tasks)





Виды модальностей

Графы

```
"graph": {
    "a": ["b", "c"],
    "b": ["c"]
    "c"
},
"nodes": {
    "a": {
        "name": "Adam"
    },
    "b": {
        "name": "Bob"
    },
    "c": {
        "name": "Caillou"
    }
},
```

3D, Cad

```
# OBJ file format with ext .obj
# vertex count = 2503
# face count = 4968
v -3.4101800e-003 1.3031957e-001 2.1754370e-002
v -8.1719160e-002 1.5250145e-001 2.9656090e-002
v -3.0543480e-002 1.2477885e-001 1.0983480e-003
v -2.4901590e-002 1.1211138e-001 3.7568240e-002
...
f 1069 1647 1578
f 1058 909 939
f 421 1176 238
f 1055 1101 1042
f 238 1059 1126
f 1254 30 1261
f 1065 1871 1
f 1037 1130 1120
f 1570 2381 1585
f 2434 2582 2473
f 1632 1654 1646
...
```



Виды модальностей

Графы

```
"graph": {
    "a": ["b", "c"],
    "b": ["c"]
    "c"
},
"nodes": {
    "a": {
        "name": "Adam"
    },
    "b": {
        "name": "Bob"
    },
    "c": {
        "name": "Caillou"
    }
},
```

3D, Cad

```
# OBJ file format with ext .obj
# vertex count = 2503
# face count = 4968
v -3.4101800e-003 1.3031957e-001 2.1754370e-002
v -8.1719160e-002 1.5250145e-001 2.9656090e-002
v -3.0543480e-002 1.2477885e-001 1.0983480e-003
v -2.4901590e-002 1.1211138e-001 3.7568240e-002
...
f 1069 1647 1578
f 1058 909 939
f 421 1176 238
f 1055 1101 1042
f 238 1059 1126
f 1254 30 1261
f 1065 1871 1
f 1037 1130 1120
f 1570 2381 1585
f 2434 2582 2473
f 1632 1654 1646
...
```





Мультимодальные комбинации

- Текст + изображения
- Текст + аудио
- Текст + аудио + изображения
- Омнимодальность (все возможные модальности)



Мультимодальные задачи

Текст + изображения

- Image captioning
- Image generation
- Image editing
- Image QA (VQA, DocVQA)
- Image retrieval



Мультимодальные задачи

Текст + аудио

- ASR
- TTS
- Voice mode
- Emotion recognition
- Sound captioning
- Sound QA
- Speech translation
- Audio retrieval
- etc



Мультимодальные задачи

Текст + аудио + изображения

- Video summarization
- Highlights searching
- etc



Мультимодальные датасеты

- Изображения + текст: [Visual Storytelling Dataset](#), [Visual Question Answering Dataset](#), [LAION-5B Dataset](#).
- Аудио + изображения: [VGG-Sound Dataset](#), [RAVDESS Dataset](#), [Audio-Visual Identity Database \(AVID\)](#).
- Изображения + аудио + текст: [RECOLA Database](#), [IEMOCAP Dataset](#).



Ограничения при обучении мультимодальных моделей

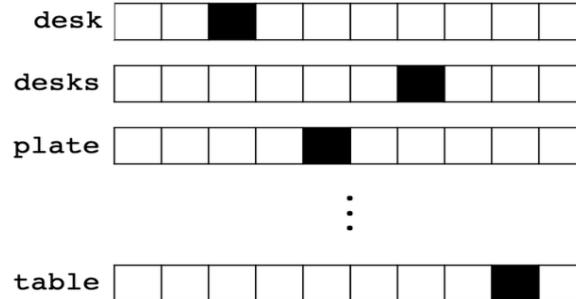
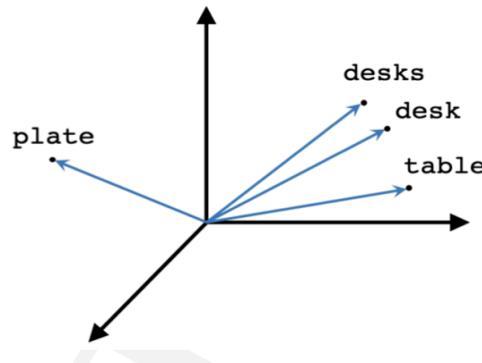
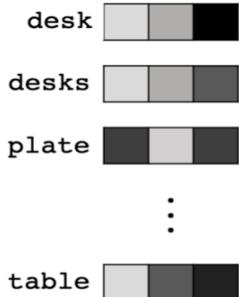
- Объем размеченных данных
- Длинна контекста трансформера
- Квадратичная сложность при вычислении аттеншена



Текст

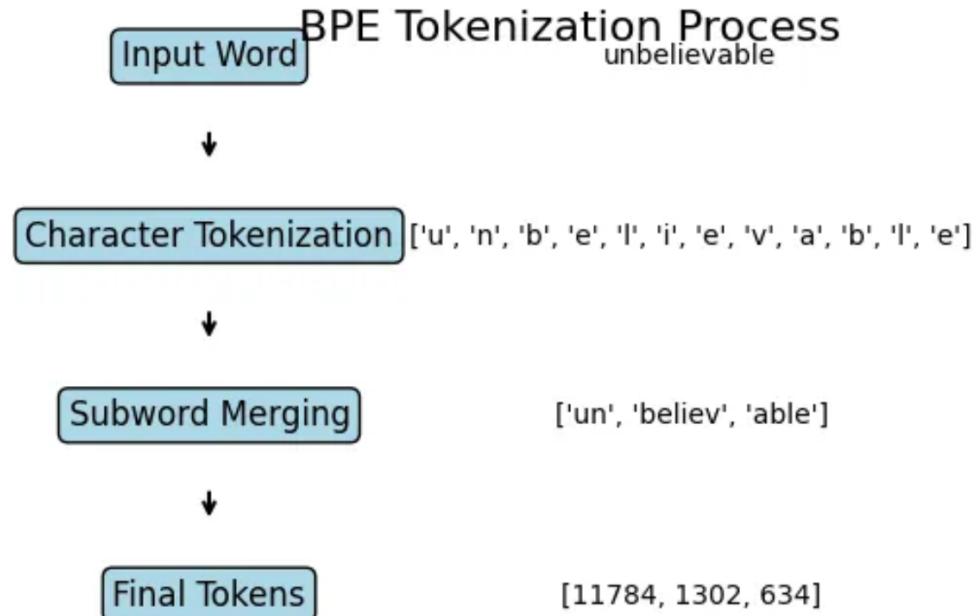
BOW

```
{basket:1,  
fork:2,  
desk:3,  
cloud:4,  
plate:5,  
rabbit:6,  
desks:7,  
tree:8,  
table:9,  
lion:10}
```

word
embeddings

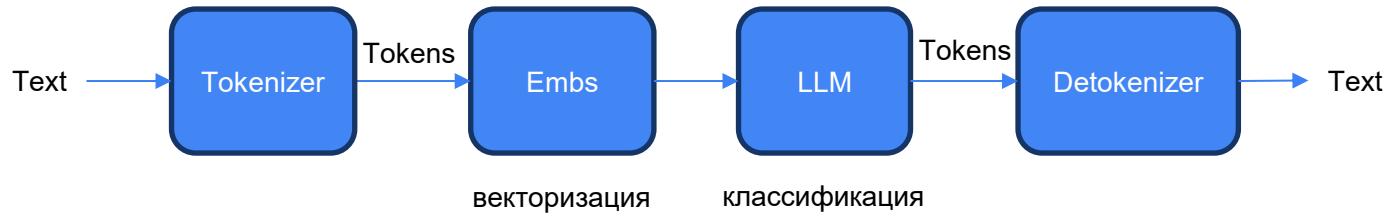


Текст





Текст



Задача – предсказание следующего токена



Особенности токенизации

PLP

- другое распределение токенов
- структура языка

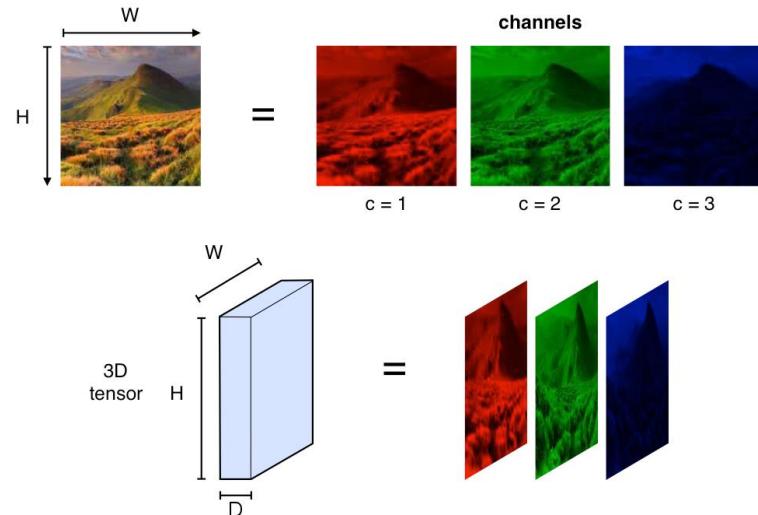
Поэзия

- нужна ритмика языка



Изображения

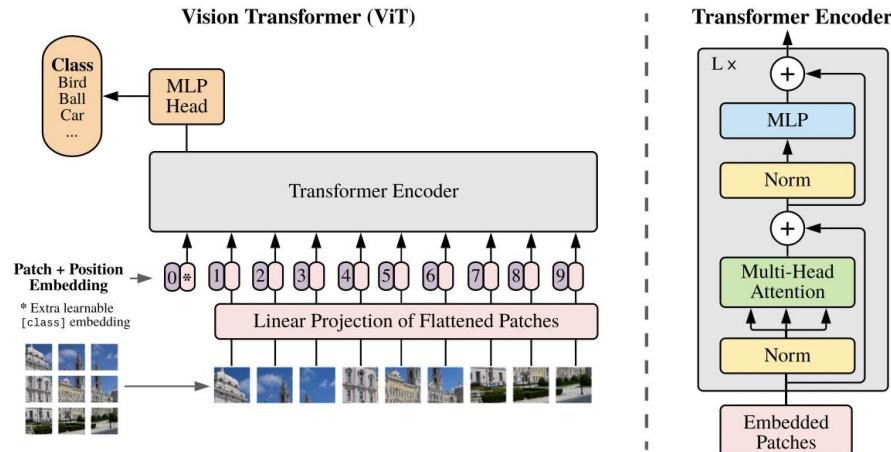
- Дискретные данные (пиксели)
- Пространственная структура (матрица пикселей, слои)
- Детали могут быть где угодно





ViT. Изображение в последовательность

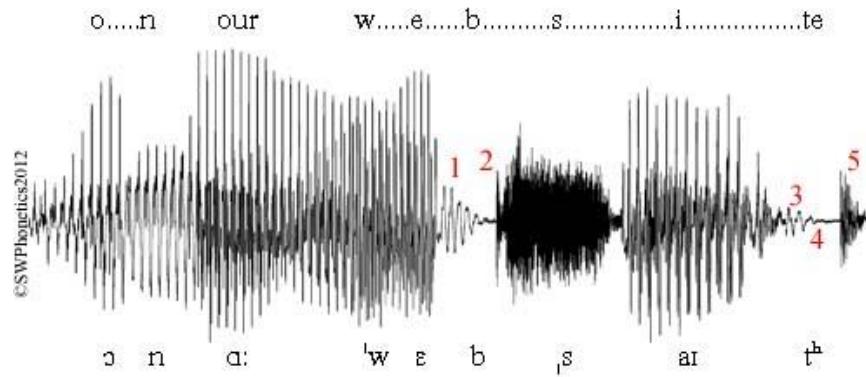
- Нарезка изображения на сегменты
- Преобразование сегмента в вектор
- Обучение трансформера





Аудио

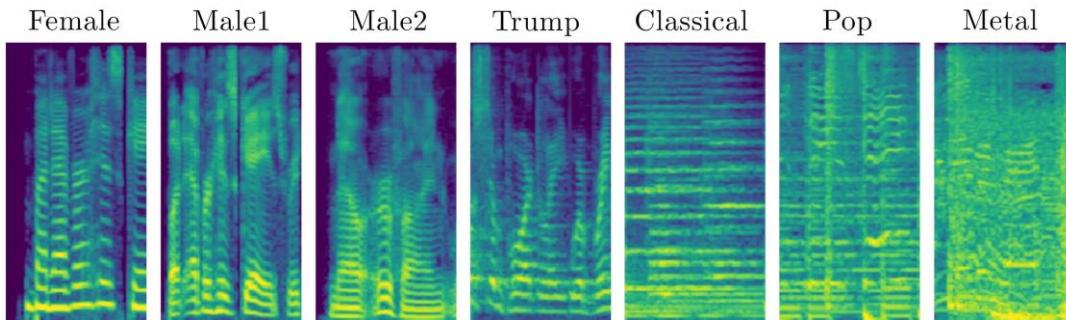
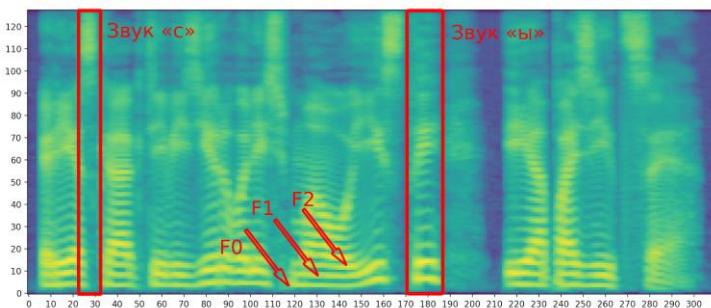
- Непрерывный сигнал
- Последовательность кадров звука





Аудио. Спектрограмма

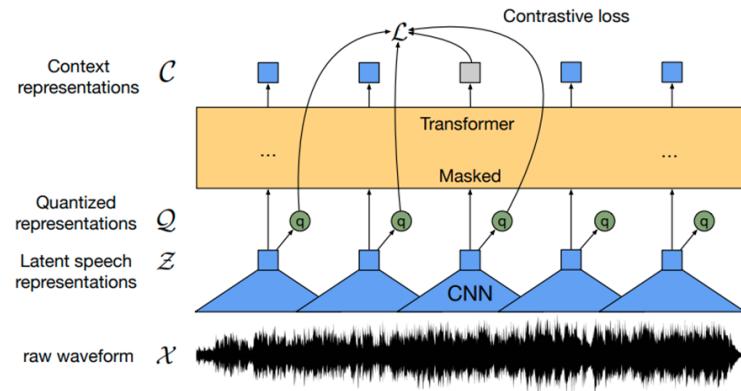
- Дискретное преобразование Фурье
- Разложение сигнала на амплитуду и фазу





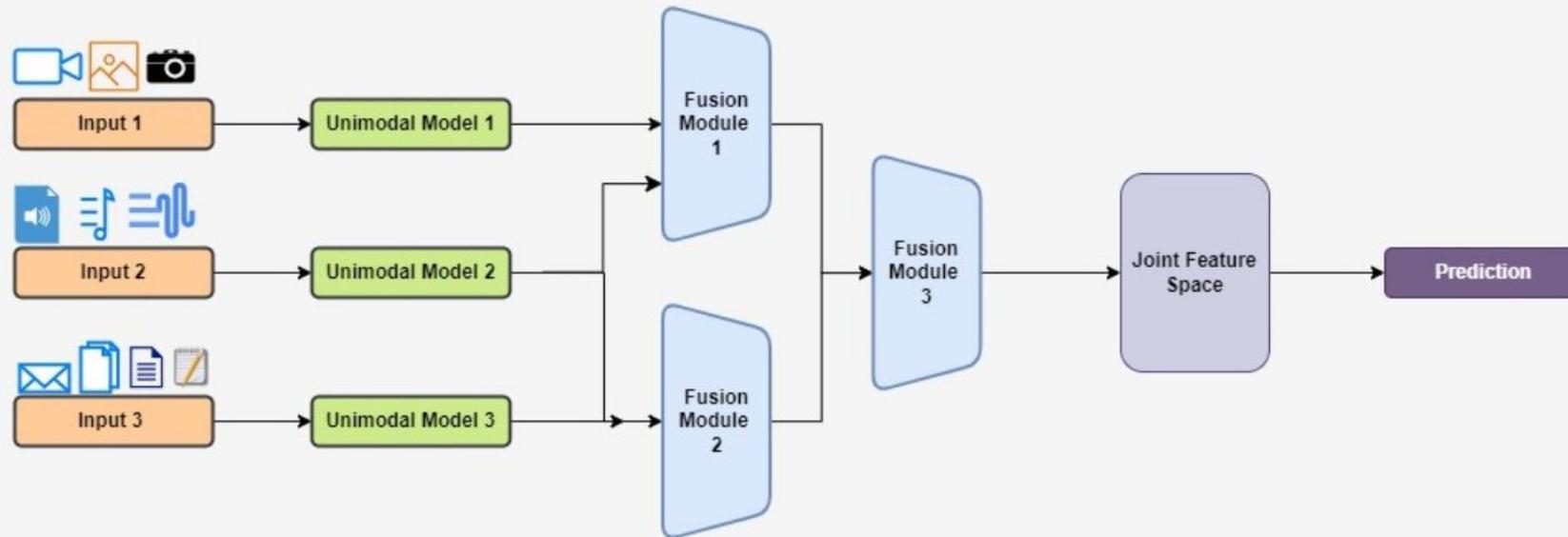
Аудио. Векторизация и токенизация

- Wav2vec
- HuBERT
- RVQ (Encodec, Descript, etc)



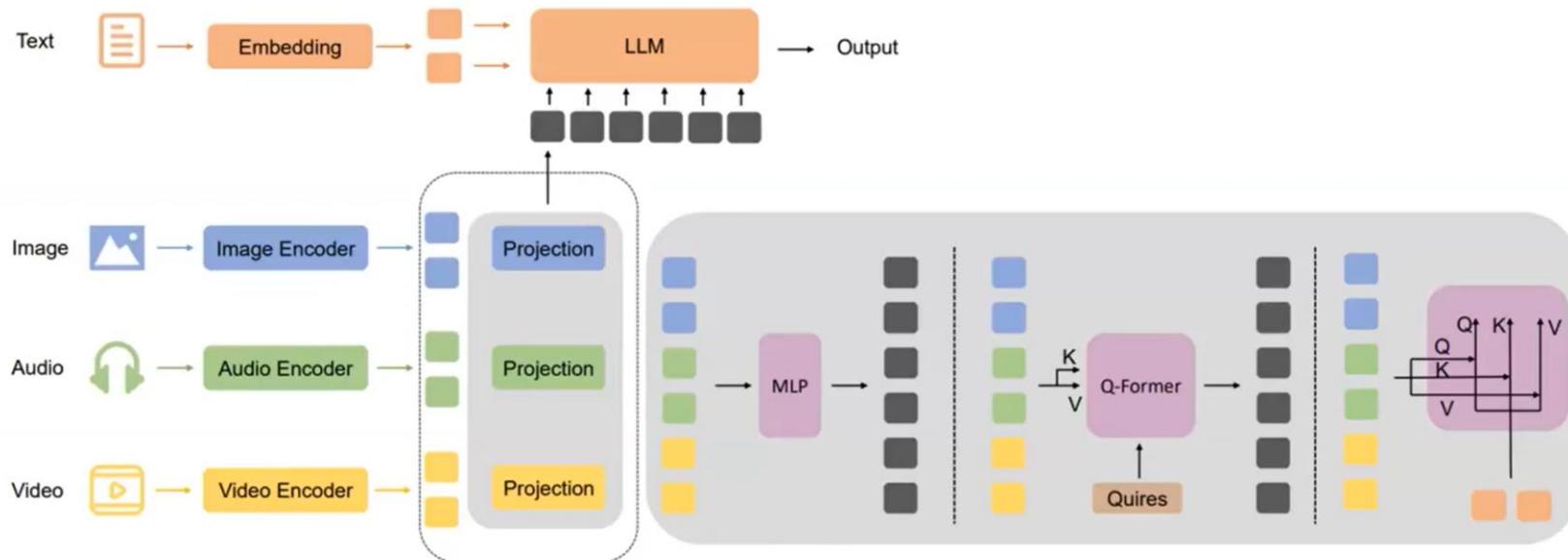


Объединение модальностей. Фьюжн



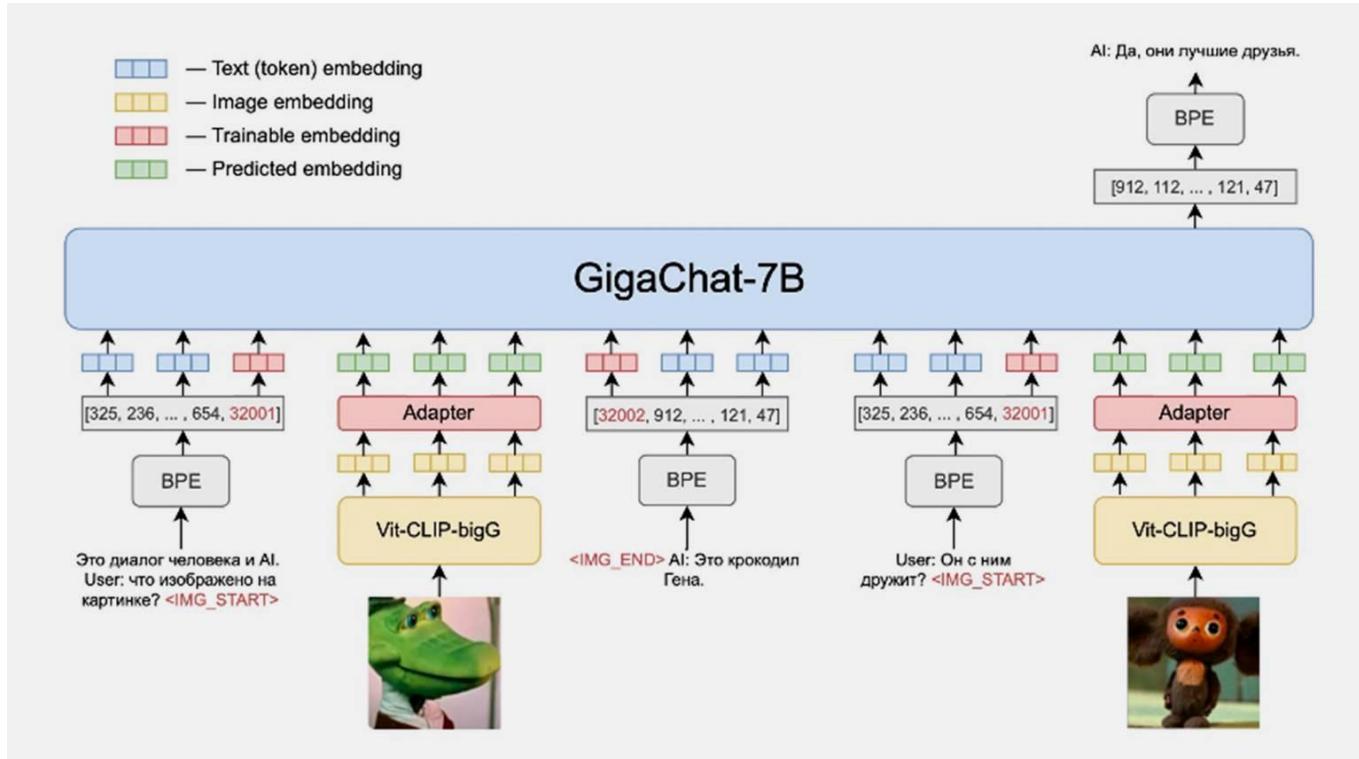


Объединение модальностей. Примеры адаптеров





Объединение модальностей. Примеры адаптеров





Видео

- Высокая частота кадров
- Синхронизация между модальностями

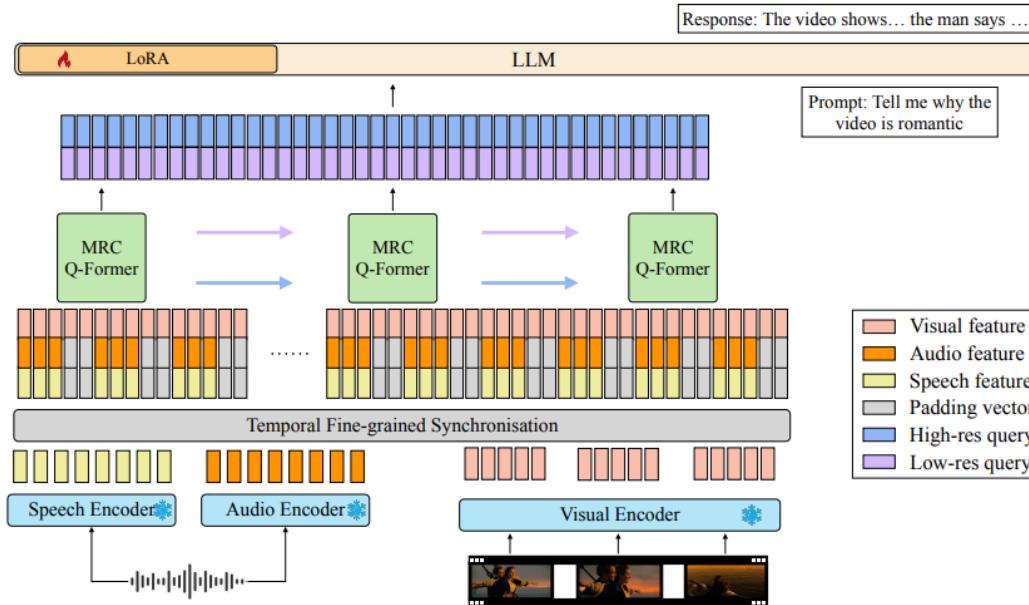




Table 4: Summary of LLM-based multimodal models with diverse modalities.

Model	Year	Modality	Used LLM	Training Modules
MiniGPT-4 [259]	2023	Text, Image	Vicuna	Two-stage training: Stage 1: Freeze visual feature extractor, train projection layer to align visual features with Vicuna; Stage 2: Instruction finetuning on dialogue data
Qwen-VL [14]	2023	Text, Image	Qwen-7B	Stage 1: Image caption generation; Stage 2: Multi-task pretraining; Stage 3: Supervised finetuning
BLIP-2 [95]	2023	Text, Image	OPT, FlanT5	Stage 1: Vision-Language Representation Learning; Stage 2: Vision-to-Language Generation Learning
LLaVA [113]	2023	Text, Image	GPT-3, GPT-3.5, LLaMA	Visual Instruction Tuning
LaVIN [118]	2023	Text, Image	LLaMA	Fine-tuning with MoE adapter
MiniGPT-v2 [32]	2023	Text, Image	Vicuna (7B/13B)	Multitask learning
InstructBLIP [40]	2023	Text, Image	Vicuna (7B/13B)	Visual Instruction Tuning
InternLM-XComposer [242]	2023	Text, Image	InternLM-Chat-7B	Pre-training, Multi-task Training, Instruction Fine-tuning
Macaw-LLM [119]	2023	Text, Image, Audio, 3D	LLaMA	Multimodal language modeling with unified representation
3D-MMLM [66]	2024	Text, Image, 3D	LLaMA-3	3D understanding, point cloud processing, cross-modal alignment
Qwen2-VL [201]	2024	Text, Image	Qwen-2	Visual Instruction Tuning
Moshi [52]	2024	Text, Audio	LLaMA-2	Text-to-speech, speech-to-text, audio understanding
MM-LLMs [237]	2024	Text, Image, Video, Audio, 3D	Various	Handling different modalities where X can be image, video, audio, 3D, etc.
AudioPaLM [154]	2023	Text, Audio	PaLM-2	Speech recognition, speech synthesis, multilingual audio understanding
Qwen-Audio [38]	2024	Text, Audio	Qwen-1.5	Audio instruction tuning, audio-text alignment
Yi-VL [226]	2024	Text, Image	Yi-Chat	Three-stage training: 1. Train ViT and projection module; 2. Increase image resolution and retrain; 3. Train entire model
InternLM-XComposer-2.5 [243]	2024	Text, Image	InternLM2-7B	Pre-training, Multi-task Training, Instruction Fine-tuning
CogVLM [203]	2024	Text, Image	LLaMA-2	Pre-training + Supervised Fine-tuning on vision-language tasks
ViLA [205]	2024	Text, Image	Supports Frozen and Finetuned (LoRA) usage of LLM	Distillation loss; Visual Question Answering loss
LLaVA-Video [251]	2025	Text, Image, Video	LLaMA-2	Video instruction tuning, video question answering
Qwen2.5-Omni [217]	2025	Text, Image, Audio, Video, 3D	Qwen-2.5	Video and audio branches with cross-attention for multimodal understanding

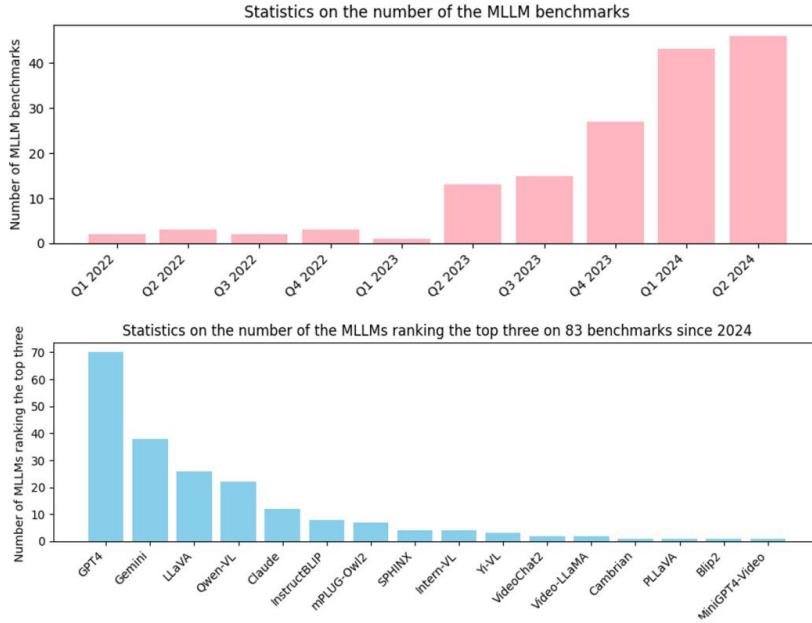
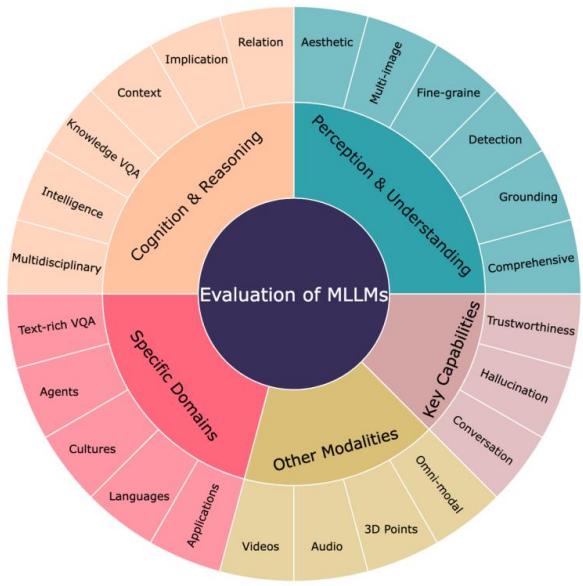


Мультимодальная генерация

- Токенизация всех модальностей
- Вызов отдельных моделей через функции

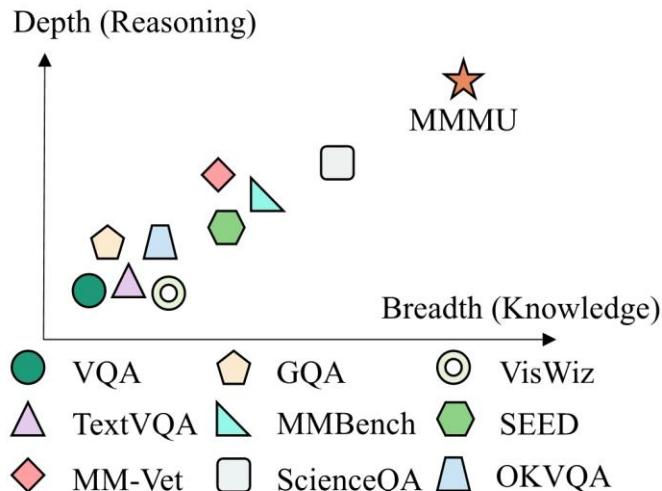


Мультимодальные бенчмарки





Мультимодальные бенчмарки. МММУ



Dataset	Size	Images	Format	Source	Answer
VQA	> 1M	V	I+T	Annotated	Open
GQA	> 1M	V	I+T	Synthesized	Open
VisWiz	32K	V	I+T	Annotated	Open
TextVQA	45K	OC	I+T	Annotated	MC
OKVQA	14K	V+OC	I+T	Annotated	Open
SEED	19K	V+OC	I+T	Annotated	MC
MMBench	3K	V+OC	I+T	Repurposed	MC
MM-Vet	0.2K	V+OC	I+T	Repurposed	MC
ScienceQA	6K	5 Types	I+T	Textbooks	MC
MMMU	11.5K	32 Types	Interleaved	Textbooks, Internet, Annotated	Open / MC