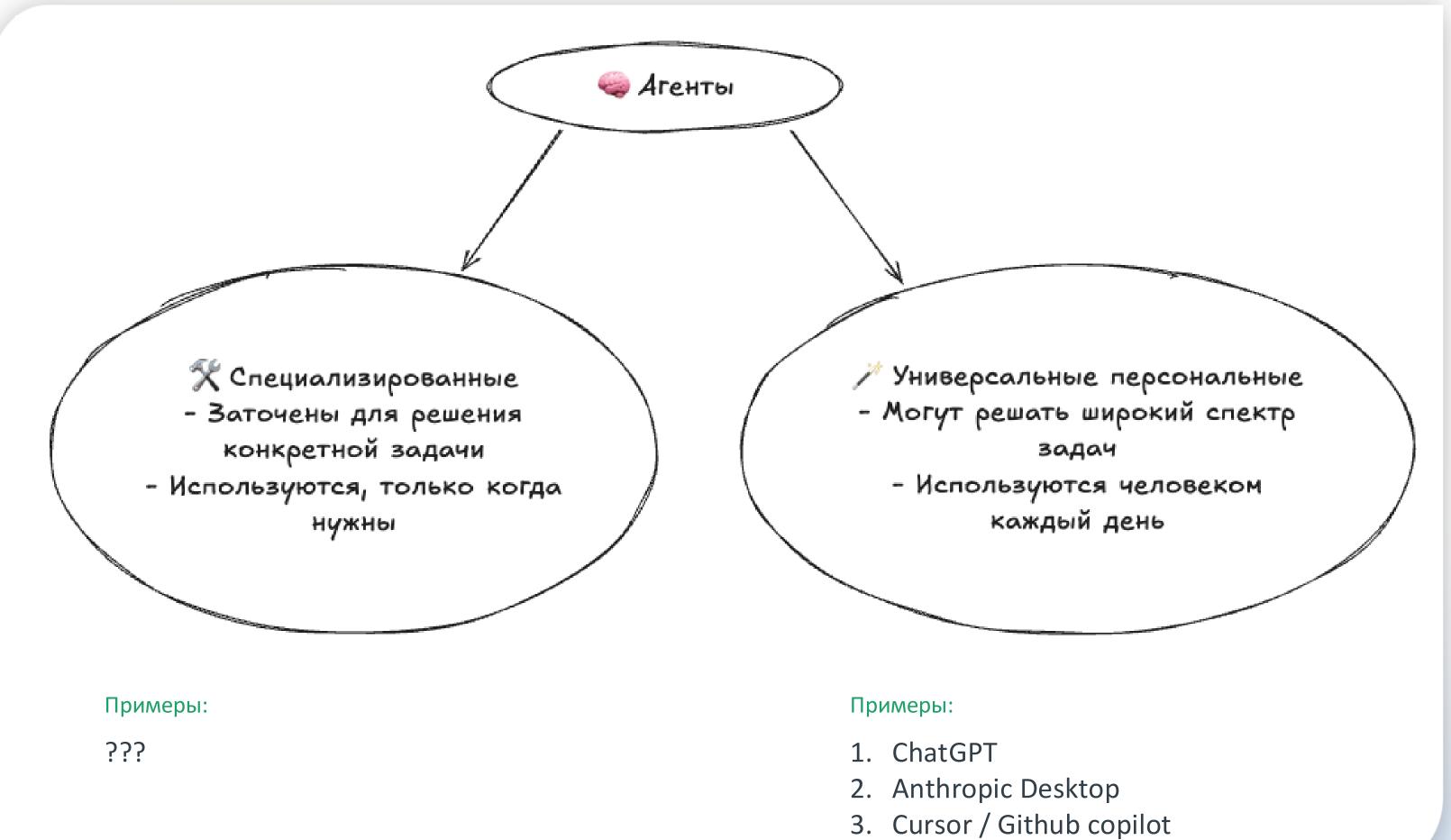
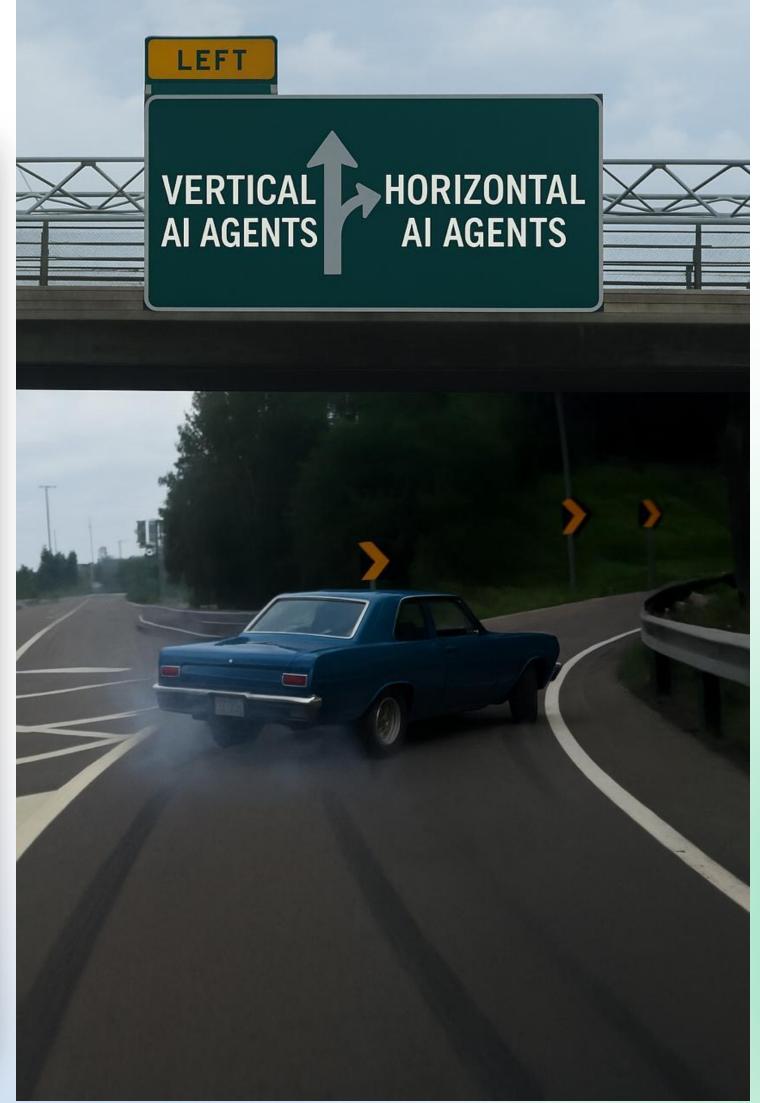


# MCP Think Tool добавляем мышление Al-агенту

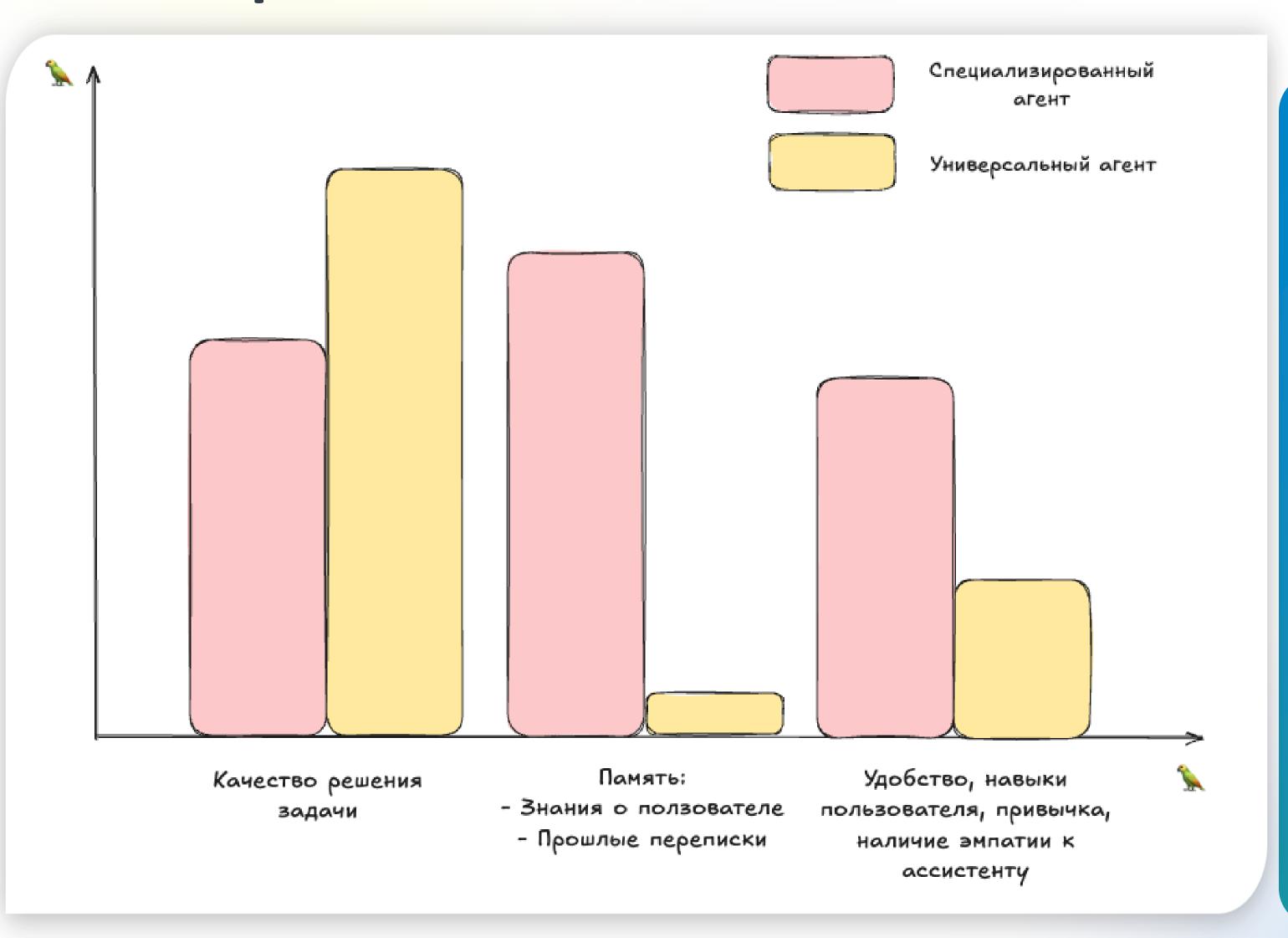
# Развилка

Куда всё идёт





# Персональный агент



# Прогноз

Пользователи будут предпочитать универсальных агентов вместо специализированных

Память и эмпатия важнее процентов качества

У каждого человека будет два агента на каждый день

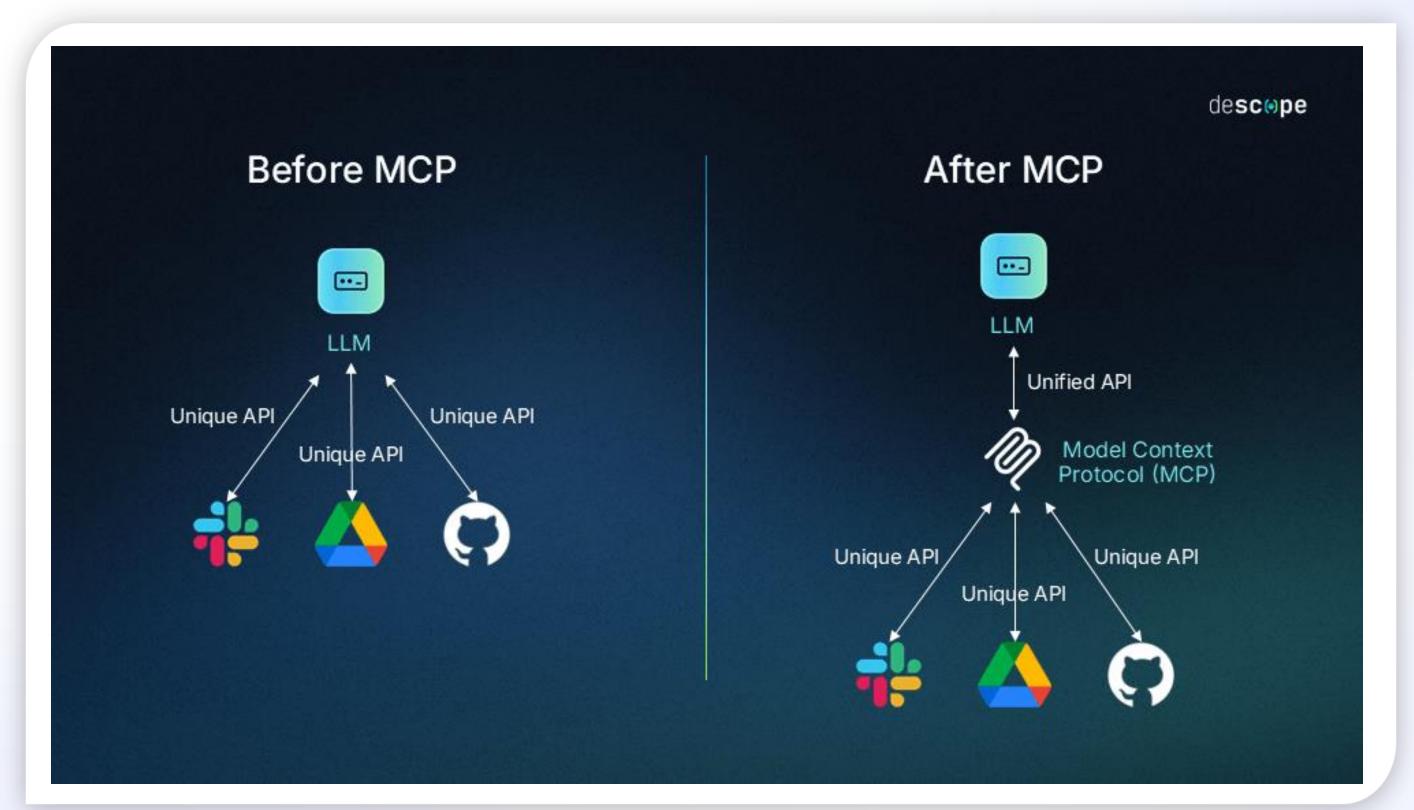
- Личный агент
- Рабочий агент

**У**ниверсальный агент = новый интерфейс к миру

Специализированные агенты для агентовпомощников

Специализированные агенты будут существовать, но общаться не с людьми, а с другими агентами

# Что такое МСР



MODEL CONTEXT PROTOCOL (MCP)

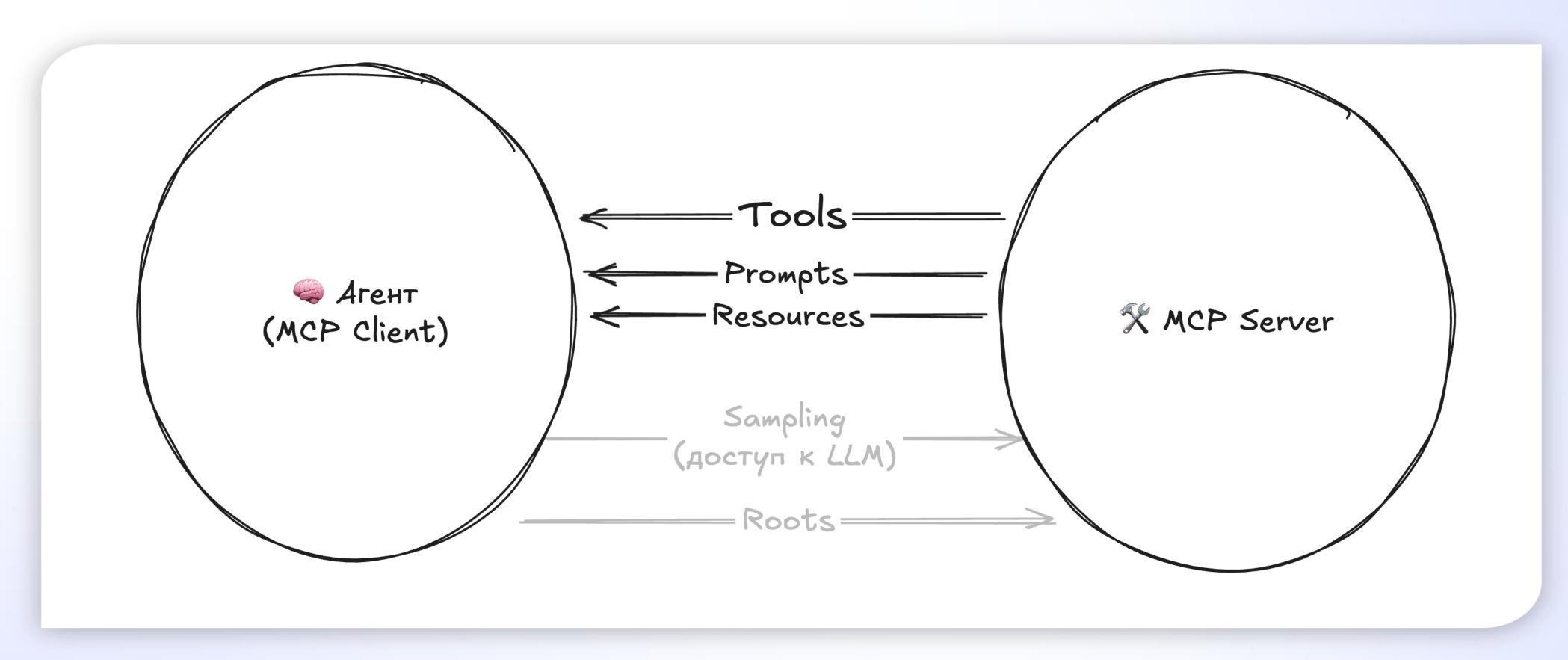
# Model Context Protocol (MCP)

MCP is an open protocol that standardizes how applications provide context to LLMs. Think of MCP like a USB-C port for AI applications. Just as USB-C provides a standardized way to connect your devices to various peripherals and accessories, MCP provides a standardized way to connect AI models to different data sources and tools.

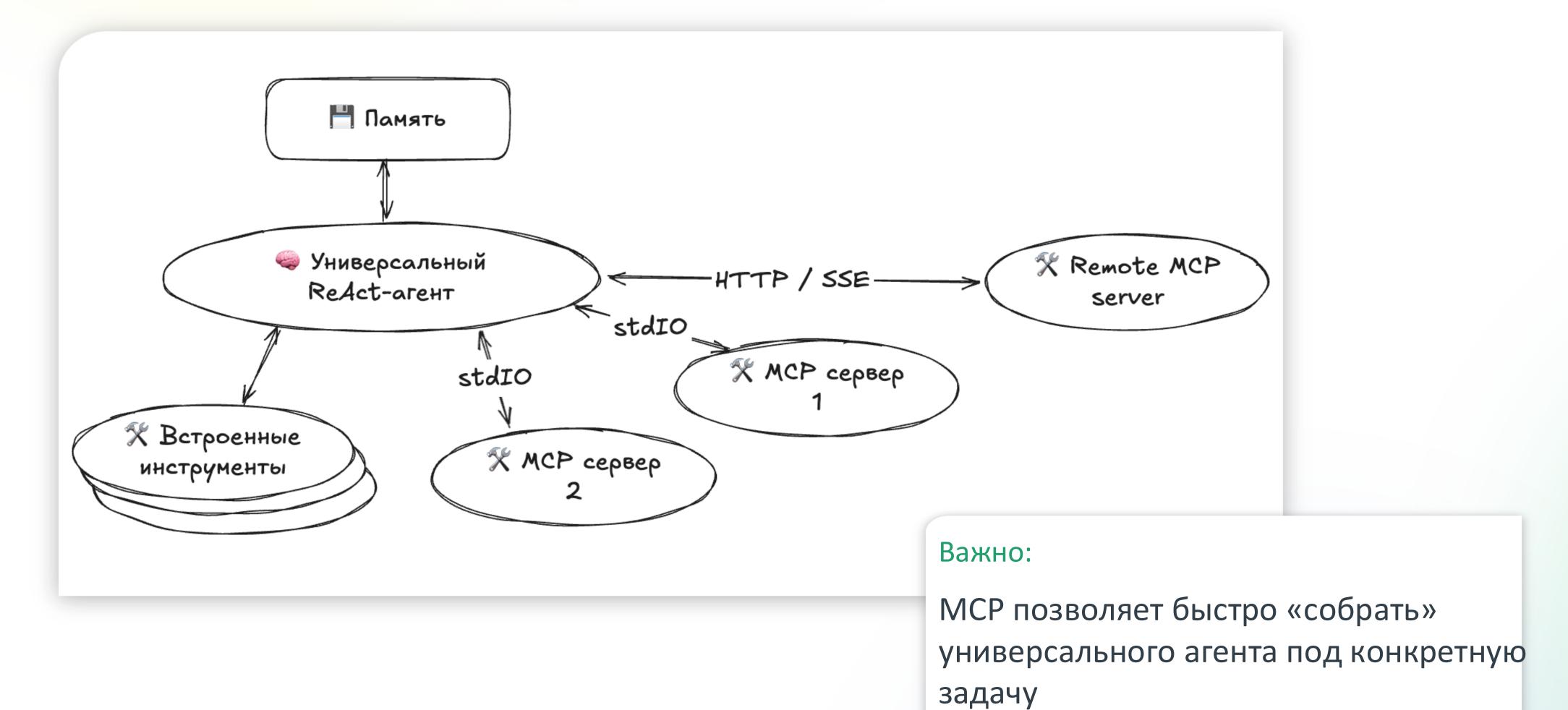
### Anthropic

Today, we're open-sourcing the <u>Model Context Protocol</u> (MCP), a new standard for connecting AI assistants to the systems where data lives, including content repositories, business tools, and development environments. Its aim is to help frontier models produce better, more relevant responses.

# Концепты МСР



# МСР для универсальных агентов

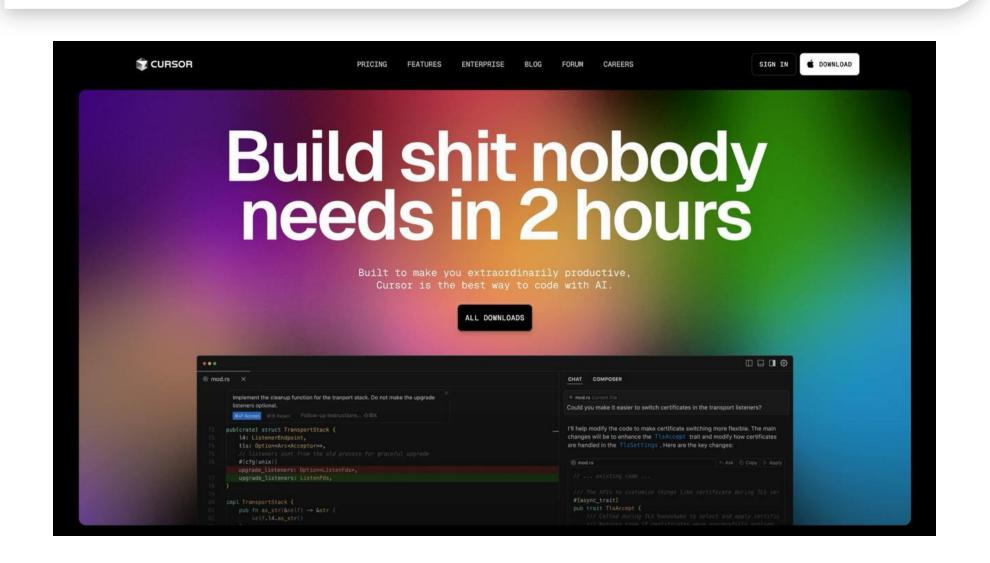


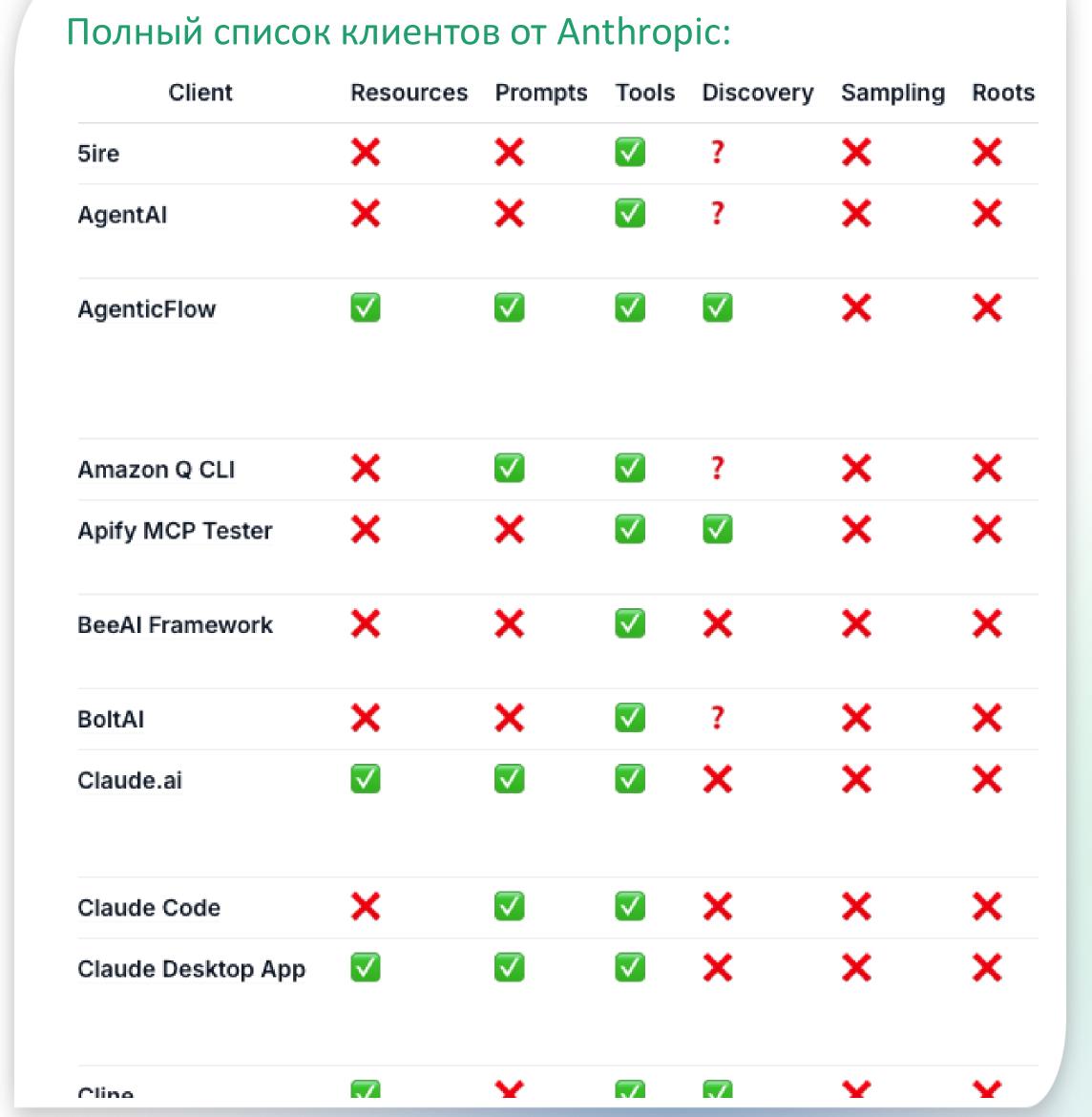
# Как воспользоваться МСР

### Для работы с МСР нужен агент!

Самые популярные агенты с поддержкой МСР на сегодня:

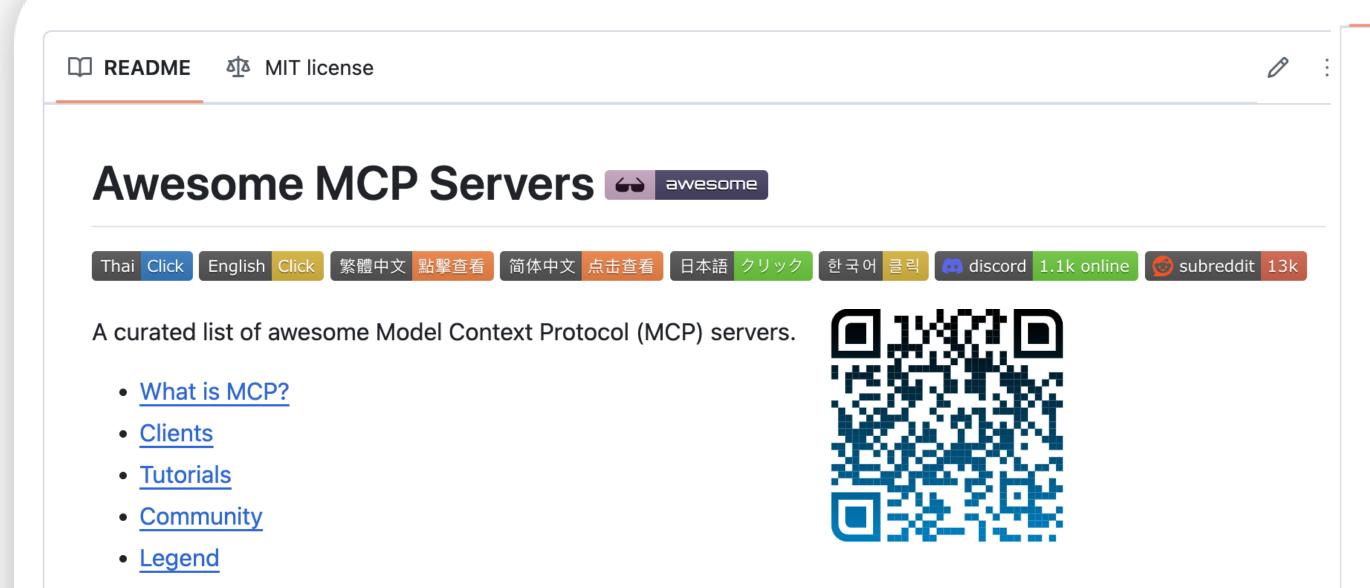
- Cursor
- GitHub copilot (VSCode)
- Anthropic desktop
- ChatGPT (анонсировано)







# Где брать МСР сервера?



### 

Tips & Tricks

Frameworks

Utilities

Server Implementations

MCP is an open protocol that enables AI models to securely interact with local and remote resources through standardized server implementations. This list focuses on production-ready and experimental MCP servers that extend AI capabilities through file access, database connections, API integrations, and other contextual services.

### Clients

### **Model Context Protocol servers**

This repository is a collection of *reference implementations* for the <u>Model Context Protocol</u> (MCP), as well as references to community built servers and additional resources.

The servers in this repository showcase the versatility and extensibility of MCP, demonstrating how it can be used to give Large Language Models (LLMs) secure, controlled access to tools and data sources. Each MCP server is implemented with either the Typescript MCP SDK or Python MCP SDK.

Note: Lists in this README are maintained in alphabetical order to minimize merge conflicts when adding new items.

### 🙀 Reference Servers

These servers aim to demonstrate MCP features and the TypeScript and Python SDKs.

- AWS KB Retrieval Retrieval from AWS Knowledge Base using Bedrock Agent Runtime
- Brave Search Web and local search using Brave's Search API
- EverArt Al image generation using various models
- Everything Reference / test server with prompts, resources, and tools
- Fetch Web content fetching and conversion for efficient LLM usage
- Filesystem Secure file operations with configurable access controls
- Git Tools to read, search, and manipulate Git repositories
- GitHub Repository management, file operations, and GitHub API integration
- GitLab GitLab API, enabling project management
- Google Drive File access and search capabilities for Google Drive
- Google Maps Location services, directions, and place details
- Memory Knowledge graph-based persistent memory system
- PostgreSQL Read-only database access with schema inspection
- Puppeteer Browser automation and web scraping



# Пример: github copilot

### МСР для документации:

```
"langgraph-docs-mcp": {
  "command": "uvx",
  "args": [
  "--from",
  "mcpdoc",
  "mcpdoc",
  "--urls",
  "LangChain:https://python.langchain.com/llms.txt",
  "--transport",
  "stdio"
]
}
```

### Базовые инструкции для агента:

```
applyTo: '**'
---
Coding standards, domain knowledge, and preferences that AI should follow.

for ANY question about LangGraph, use the langgraph-docs-mcp server to help answer --
+ call list_doc_sources tool to get the available llms.txt file
+ call fetch_docs tool to read it
+ reflect on the urls in llms.txt
+ reflect on the input question
+ call fetch_docs on any urls relevant to the question
+ use this to answer the question
---

Используй синтез речи после каждого ответа, чтобы озвучить его.
```

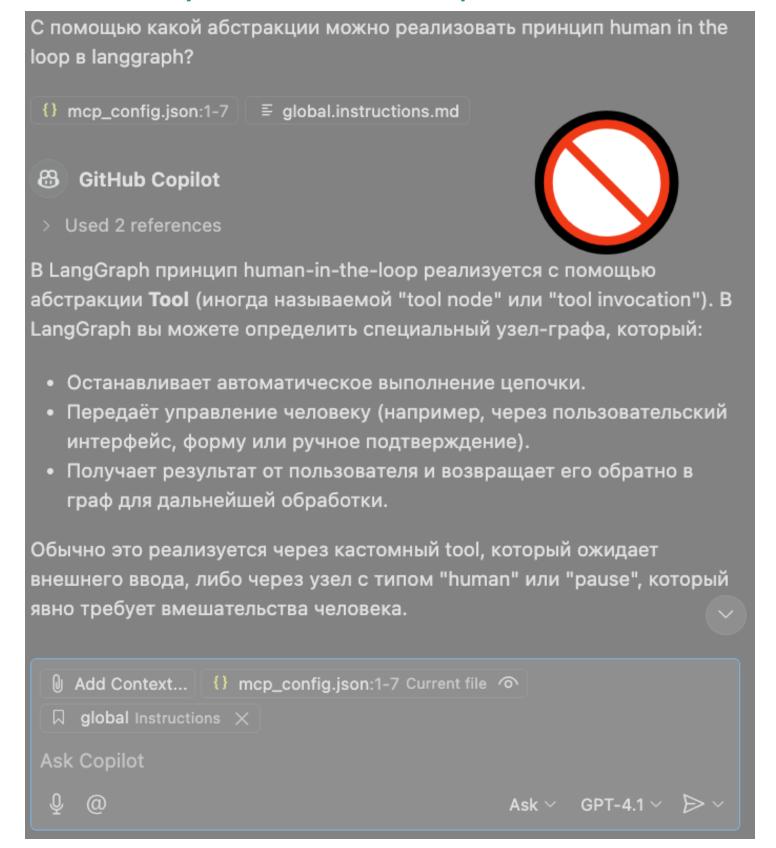
# MCP SaluteSpeech:

```
"mcp-salutespeech": {
  "command": "uvx",
  "args": [
    "--from",
    "mcp_voice_salute",
    "mcp-salutespeech"
],
  "env": {
    "SALUTE_SPEECH": "YTI...Ng=="
    }
}
```



# Пример: github copilot

# Без тулов ответ не правильный!





# **Edit with Copilot**

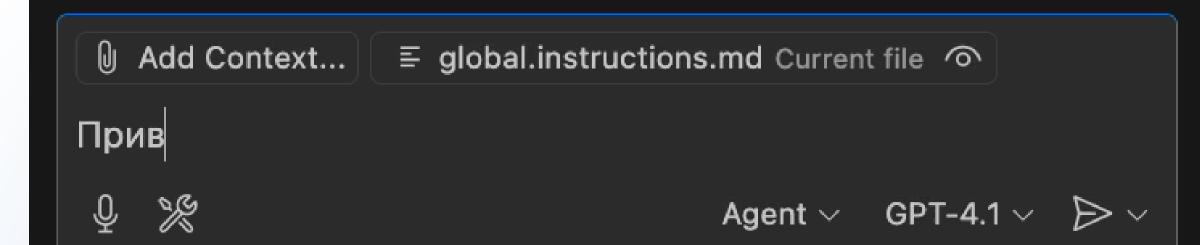
**Agent Mode** 

Ask Copilot to edit your files in agent mode. Copilot will automatically use multiple requests to pick files to edit, run terminal commands, and iterate on errors.

Copilot is powered by AI, so mistakes are possible.

Review output carefully before use.

or type # to attach context





# Примеры кода

# GigaChain

downloads 26k/month downloads 14k/month downloads 746/month downloads 473/month stars 410

# Набор решений для создания LLM-приложений и Al-агентов с GigaChat

- Python: LangChain, LangGraph
- JavaScript / TypeScript: LangChainJS, LangGraphJS
- Java: LangChain4j, LangGraph4j

# Дополнительно:

- Gpt2giga прокси для перенаправления трафика OpenAl<->GigaChat
- Набор МСР серверов
- Набор кукбуков и примеров

### GitVerse:



### GitHub:



# Код сервера

# Пример MCP-сервера на Anthropic SDK from mcp.server.fastmcp import FastMCP from pydantic import BaseModel import sys mcp = FastMCP("Math") @mcp.tool() def add(a: float, b: float) -> float: """Add two numbers""" print(f">>> Calling add({a}, {b})") return a + b if \_\_name\_\_ == "\_\_main\_\_": transport = sys.argv[1] if len(sys.argv) > 1 else "stdio" mcp.run(transport=transport)

# mcp\_config.json { "math": { "command": "python", "args": ["math\_server.py"], "transport": "stdio" } }

```
Дополнительный тул
для поиска людей в БД:

class Query(BaseModel):
    query: str

class Person(BaseModel):
    name: str
    age: int

@mcp.tool()
def find_preson(name: Query) -> Person:
"""Find an info about some person by name"""
    print(f">>> Calling find_person({name})")
    return Person(name="John Doe", age=30)
```

# Код агента (МСР-клиент)

# 1. Подключаем GigaChat:

```
from langchain_gigachat import GigaChat

GIGA_CHAT = GigaChat(
  model="GigaChat-2-Max",
  verify_ssl_certs=False,
  streaming=False,
  max_tokens=8000,
)
```

2. Загружаем МСР сервера и создаем агента с тулами

```
with open("mcp_config.json", "r", encoding="utf-8") as f:
    MCP_CONFIG = json.load(f)

async with MultiServerMCPClient(MCP_CONFIG) as mcp_client:
    agent = create_react_agent(
    GIGA_CHAT,
    tools=mcp_client.get_tools(),
    prompt="Ты полезный ассистент.",
    checkpointer=MemorySaver()
)
```

### 3. Ведём диалог с пользователем

```
while True:
    user_input = input("User: ")
    response = await agent.ainvoke(
        {"messages": [{"role": "user", "content": user_input}]}
)
    print(f"Agent: {response['messages'][-1].content}")
```

# Пример работы агента

### Пример работы:

(.venv) % python mcp\_react\_agent.py
User: Привет
Адепt: Здравствуйте! Чем могу быть полезен?
User: Сколько лет Джону Доу

✓ Tool: find\_preson | Args: {'name': {'query': 'Джон Доу'}}
Адепt: Джону Доу 30 лет.

Тул + память

User: Умножь его возраст на Пи

✓ Tool: multiply | Args: {'a': 30, 'b': 3.14159}
Адепt: Возраст Джона Доу, умноженный на число Пи, примерно равен 94.25.

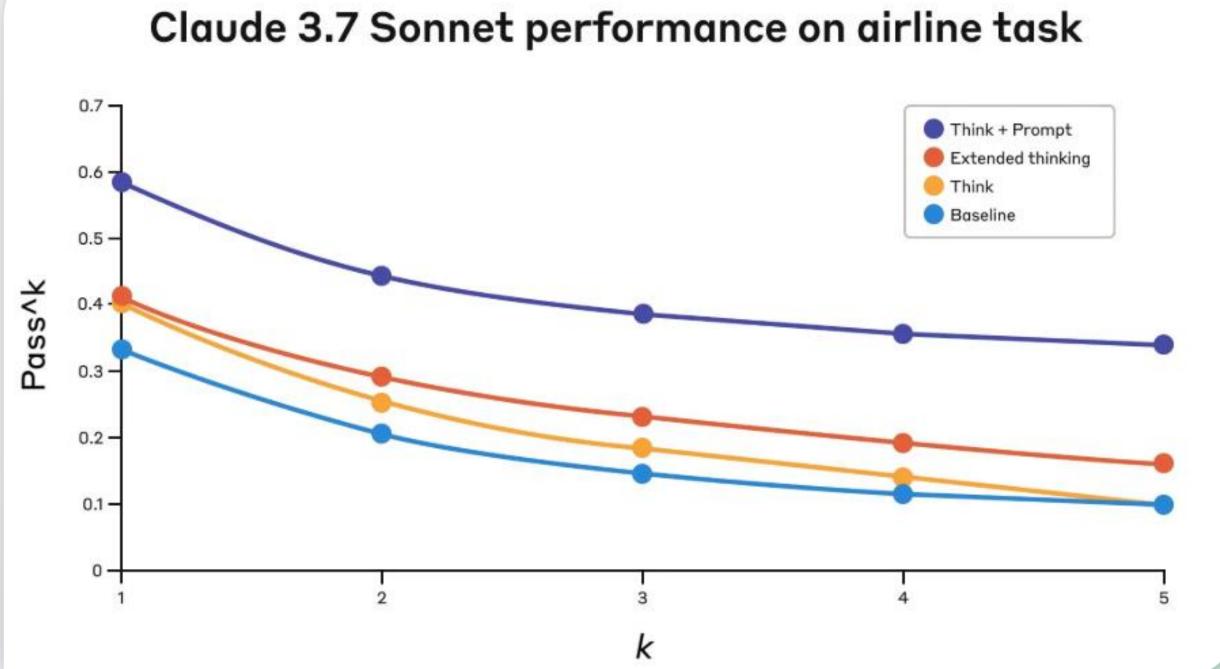
# Think-тул

Anthropic предложил подход – добавить агенту функцию-заглушку think, которая помогает модели рассуждать

- Агент сможет самостоятельно принимать решение, когда нужно думать и когда прекратить
- Агент может возвращаться к размышлениям несколько раз за время задачи
- В итоге это приводит к повышению качества



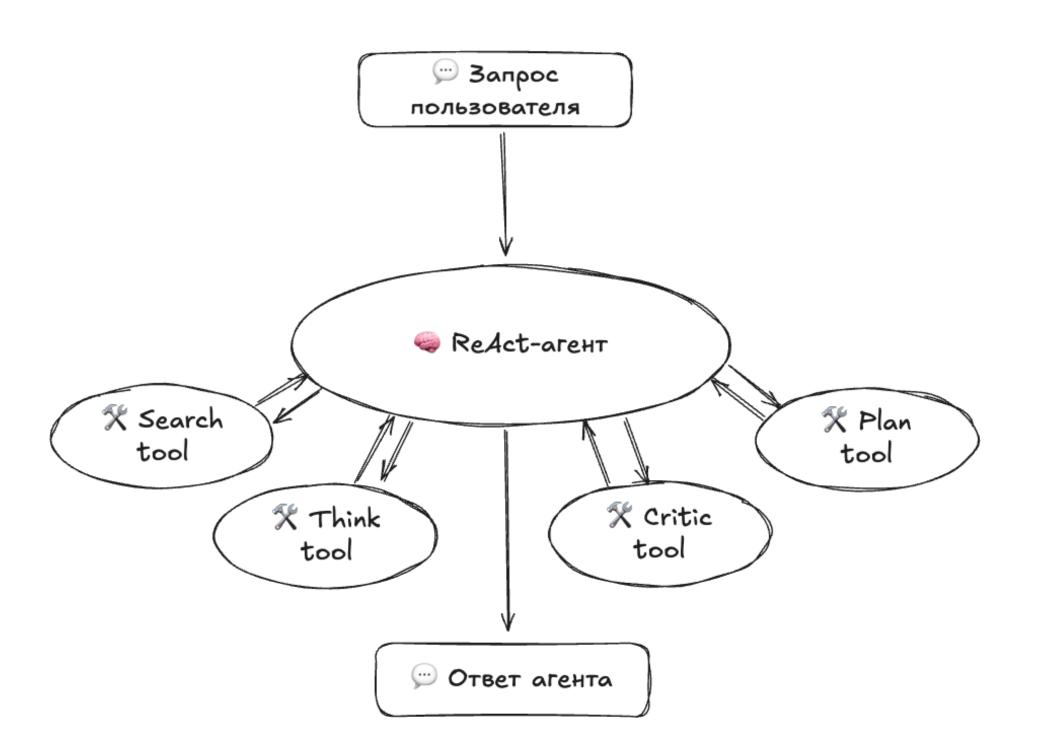
# The "think" tool: Enabling Claude to stop and think in complex tool use situations Published Mar 20, 2025 A new tool that improves Claude's complex problem-solving abilities, we've discovered a particularly effective approach: a "think" tool that creates dedicated space for structured thinking during complex tasks.



# Пример работы с GigaChat-2-Max

**Запрос**: Сравни чистую прибыль 3 компаний за 2024 год - Сбера, ВТБ и Альфа-Банка

**Ответ**: Чистая прибыль Сбера за 2024 год составила 1580,3 млрд руб., ВТБ - 551,4 млрд руб., Альфа-Банка - 199,61 млрд руб. Таким образом, Сбербанк имеет наибольшую чистую прибыль среди этих трех компаний, за ним следует ВТБ, а затем Альфа-Банк.



### Как действовал агент:

- > Запрос
- ▶ Plan(Сначала найду информацию о чистой прибыли Сбера, ВТБ и Альфа-Банка за 2024 год, а затем сравню полученные данные.)
- > Search(чистая прибыль Сбера ВТБ Альфа-Банк 2024)
- **Think**(Из результатов поиска я получил информацию о чистой прибыли Сбера за 2024 год, но не нашел данных о чистой прибыли ВТБ и Альфа-Банка. Нужно найти эту информацию.)
- > Search(чистая прибыль ВТБ 2024)
- **Think**(Теперь у меня есть информация о чистой прибыли Сбера и ВТБ за 2024 год. Осталось найти данные о чистой прибыли Альфа-Банка. После этого я смогу сравнить прибыль всех трех компаний.)
- > Search(чистая прибыль Альфа-Банк 2024)
- Think(Теперь у меня есть информация о чистой прибыли всех трех компаний за 2024 год. Я могу сравнить их. Чистая прибыль Сбера за 2024 год составила 1580,3 млрд руб., ВТБ - 551,4 млрд руб., Альфа-Банка - 199,61 млрд руб. Сбербанк имеет наибольшую чистую прибыль, за ним следует ВТБ, а затем Альфа-Банк.)
- **Ответ**

• •

# MCP think-tool

Позволяет добавить функцию рассуждений практически к любому не-reasoning агенту

```
"think-mcp": {
  "command": "uvx",
  "args": ["think-mcp"]
}
```

Можно добавить в своих агентов

Можно подключить к коммерческим решениям: Cursor,

VSCode, и даже Anthropic Desktop

Каталог Awesome MCP Servers (40k 🏠) уже добавил этот тул себе



### GitHub:



### GitVerse:



# Красивый cherry pick

3 человека хотят поровну разделить между собой 2 яблока. Но у них есть только 1 нож, которым, согласно условию задачи, они могут воспользоваться всего 1 раз. Что нужно сделать для того, чтобы каждый человек получил равную часть яблок?



# Разделение яблок между тремя лю Реши задачу

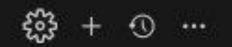
3 человека хотят поровну разделить между собой 2 яблока. Но у них есть только 1 нож, которым, согласно условию задачи, они могут воспользоваться всего 1 раз. Что нужно сделать для того, чтобы каждый человек получил равную часть яблок?

Задача требует разделить 2 яблока поровну между 3 людьми, используя нож только 1 раз.

Решение: нужно сложить оба яблока вместе (одно на другое) и разрезать их ножом одним движением пополам. В результате получится 4 половинки яблок. Каждому человеку достанется по 1 половинке, а оставшуюся 1 половинку нужно разделить между ними поровну (каждому по 1/6 от общего количества яблок).

Альтернативное решение: одно яблоко разрезать на 3 равные части одним движением ножа (поставив яблоко вертикально и разрезав его на 3 сектора), а второе яблоко разделить без использования ножа.

### Равное деление яблок



Подумай, используя think-mcp, и реши задачу

3 человека хотят поровну разделить между собой 2 яблока. Но у них есть только 1 нож, которым, согласно условию задачи, они могут воспользоваться всего 1 раз. Что нужно сделать для того, чтобы каждый человек получил равную часть яблок?

I'll think through this problem step by step. 🚣



> Called MCP tool think <

Нужно положить яблоки друг на друга и разрезать их одним движением ножа на отметке 1/3. Тогда получим:

- 2 куска по 1/3 яблока (меньшие части)
- 2 куска по 2/3 яблока (большие части)

### Распределение:

- Первый человек получает одну часть размером 2/3 яблока
- Второй человек получает одну часть размером 2/3 яблока
- Третий человек получает две части по 1/3 яблока, что в сумме равно 2/3 яблока

Таким образом, каждый получит равную долю - по 2/3 яблока.

# Наши МСР серверы

> Think MCP: LLM-ризонинг

Помогает в решении сложных reasoning-задач

> MCP Giga Checker: проверка на человека

Инструмент для юрлиц, определяющий создан ли текст человеком или сгенерирован с помощью ИИ

> MCP Kandinsky: из промпта в PNG за 10 сек

Генерации изображений с помощью API Kandinsky

> MCP SaluteSpeech: добавляем голос, синтез и распознавание в 3 строчки кода

Голосовой ассистент на базе LLM

### GitVerse:



### GitHub:





# Как замерить качество Аl-агента

# Инструменты для валидации

Для замеров и экспериментов удобно использовать инструменты:

- LangSmith
  - Платный
  - Готовое cloud-решение
  - От команды LangChain, максимальный функционал
- Arize Phoenix
  - Бесплатный opensource (elastic license)
  - Self-hosted, можно запустить в jupyter notebook
  - Содержит все основные функции для замеров

# Загрузка датасета

1. Сформировать датасет

2. Загрузить датасет

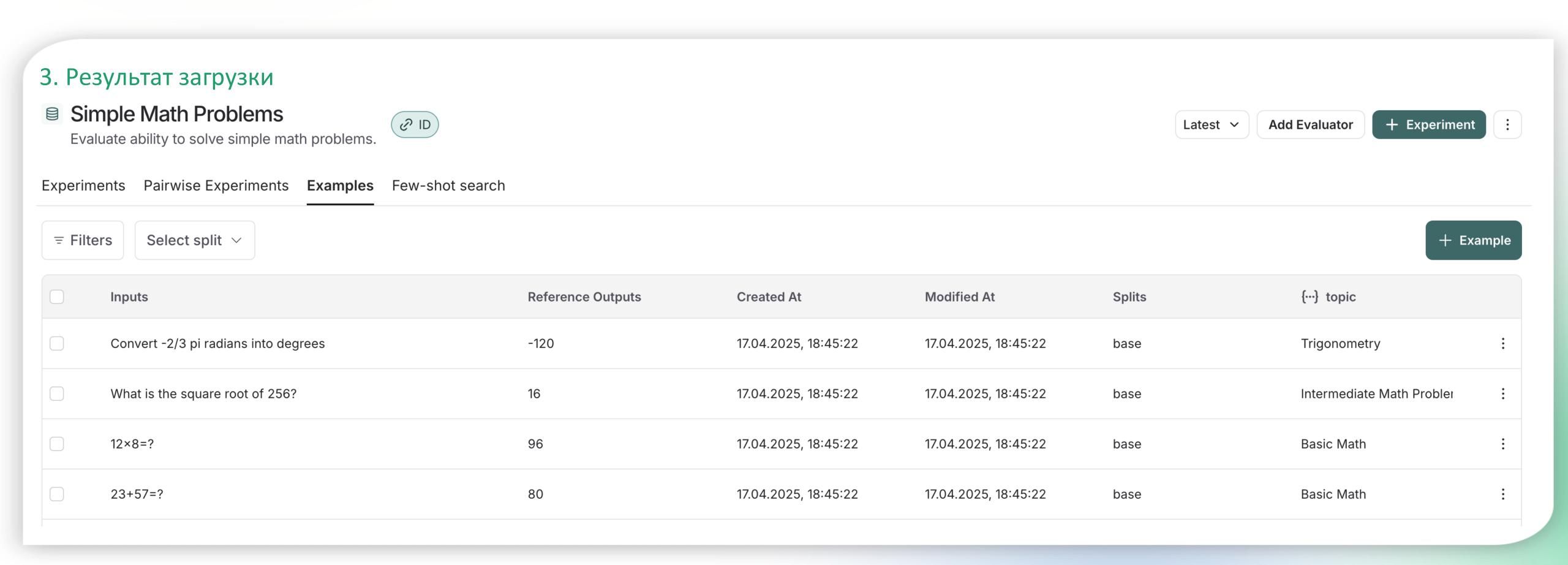
### Пример для начала – <u>agent evals</u>:



```
client = Client()
dataset = client.create_dataset(
  dataset_name="Simple Math Problems",
  description="Evaluate ability to solve simple math problems.",
)

client.create_examples(
  inputs=[{"question": record["question"]} for record in EXAMPLES],
  outputs=[{"answer": record["answer"]} for record in EXAMPLES],
  metadata=[{"topic": record["topic"]} for record in EXAMPLES],
  dataset_id=dataset.id,
)
```

# Загрузка датасета



# **3amep**

# 1. Функция проверки ответа

```
def correct(inputs: dict, outputs: dict, reference_outputs: dict) -> int:
    actual_float = float(outputs["value"])
    reference_float = float(reference_outputs["answer"])

is_correct = isclose(actual_float, reference_float, rel_tol=1e-1, abs_tol=1e-1)
    return 1 if is_correct else 0
```

### 2. Выполнение прогона

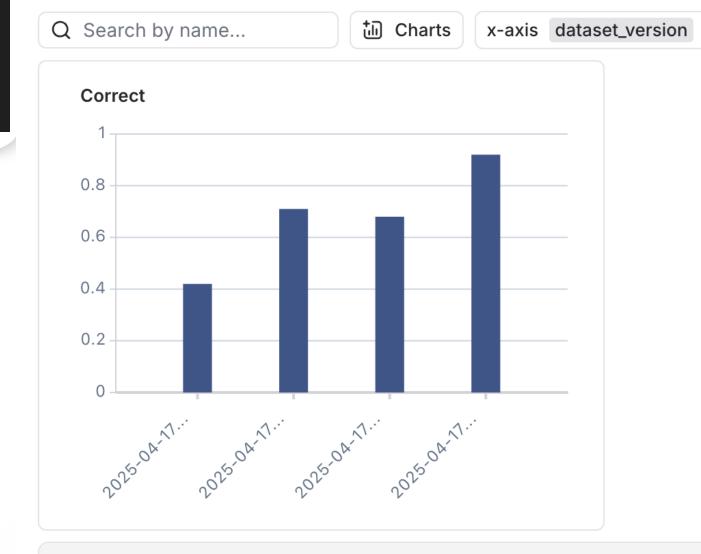
### 3. Результат прогона

### Simple Math Problems



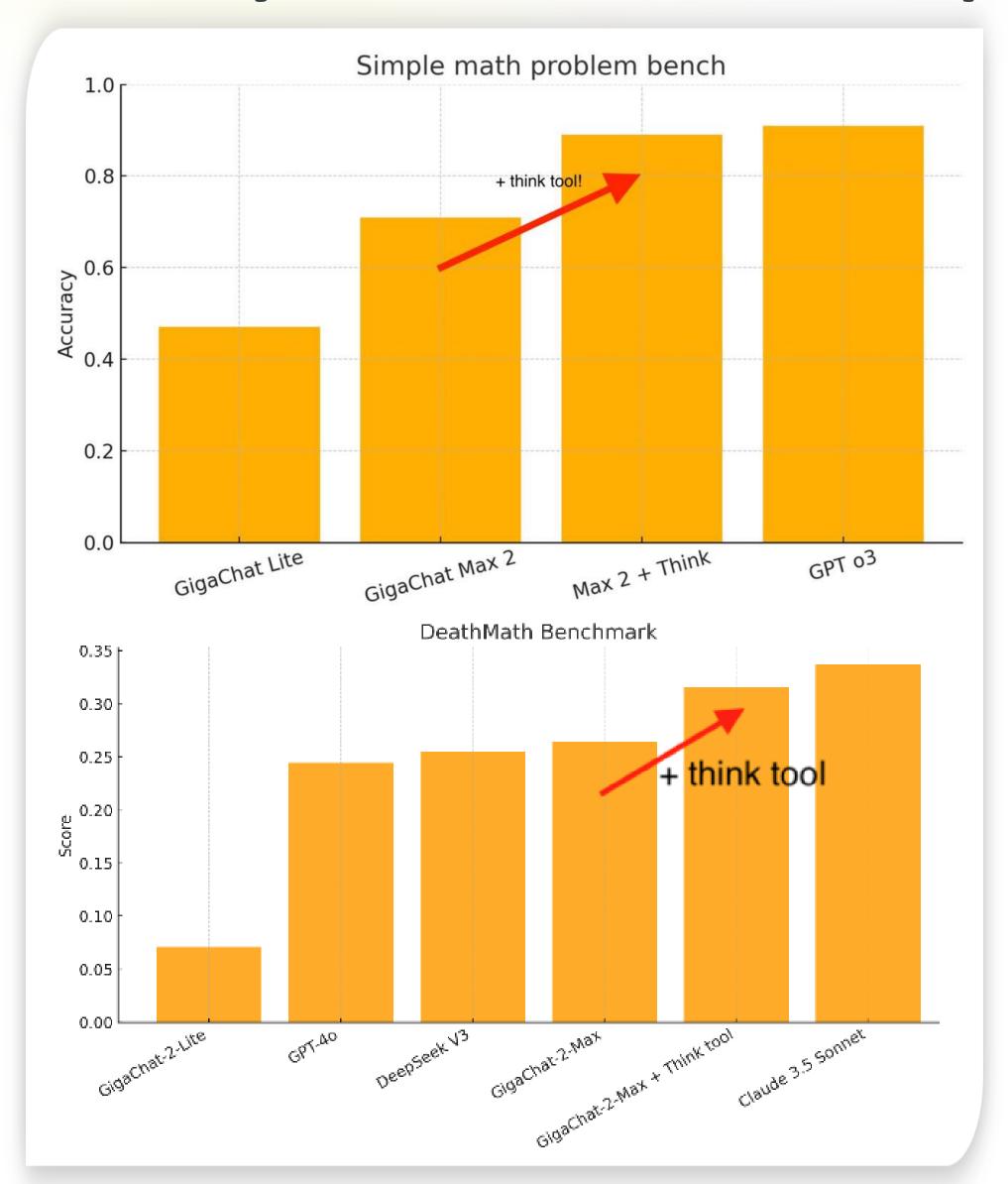
Evaluate ability to solve simple math problems.

**Experiments** Pairwise Experiments Examples Few-shot search



	Experiment 1	Splits	C Repetitions	Correct ↑↓
#31	yellow-lip-17	base	1	0.92
#29	scholarly-education-76	base	1	0.68 —
#24	ordinary-tea-70	base	1	0.71
#23	aching-view-18	base	1	0.42

# Результаты замеров



### Выводы:

- На некоторых бенчах явный рост (физика, математика, где нужен счет)
- На других бенчах без изменений (например, Aider benchmark)



# DeathMath benchmark (физика на русском языке)

model	score	math_score	physics_score
Gemini 2.0 Flash	0.514	0.558	0.469
Claude 3.7 Sonnet	0.47	0.542	0.398
gpt-4.1	0.466	0.584	0.347
Gemma 3 27B	0.4	0.474	0.327
Claude 3.5 Sonnet	0.376	0.416	0.337
DeepSeek R1 Distill Qwen 14B	0.346	0.447	0.245
DeepSeek V3 0324	0.343	0.432	0.255
gpt-4o	0.338	0.432	0.245
GigaChat-2-Max-Think-Tool	0.337	0.357	0.316
GigaChat-2-Max	0.314	0.363	0.265
GigaChat-2-Pro	0.27	0.316	0.224
Qwen2.5 72B Instruct	0.189	0.379	0
GigaChat-Max	0.181	0.189	0.173
Gemma 3 4B	0.18	0.258	0.102
GigaChat-2	0.083	0.095	0.071



# Спасибо за внимание!



Константин Крестников Техлид команды GigaChain

Мой Telegram канал про ИИ

@Robofuture

