

# 我们该如何看待DeepSeek ——what, how, why, and next?

#### 陈果

湖南大学信息科学与工程学院教授国家超级计算长沙中心常务副主任

声明:1. 仅代表个人观点,不代表任何机构立场;2. 面向不具备AI专业知识背景的群体,为保持易懂性简化了很多技术细节,且不求涵盖所有方面;3. 主要以R1模型视角讲解,其他模型在第三大块有简要介绍;4. 受个人研究领域及认知水平所限,难免有疏漏或偏颇之处,欢迎批评指正。

### 提纲





- What is it: DeepSeek是什么
  - □ 从ChatGPT到DeepSeek-R1, TA到底厉害在哪里?
  - □ DeepSeek基本概念(用户角度)
- How to use it: 我能用DeepSeek干什么
  - □ 以小见大,掌握思维方法
  - □ 正确理解,打开广阔天地
- Why it works: DeepSeek背后的原理
  - □ Transformer——大模型基础
  - □ DeepSeek模型的发展历程
- Next: 下一步要关注什么
  - □ 生态的爆发就在眼前,整个链条上哪些方面值得关注

### 提纲





- What is it: DeepSeek是什么
  - □ 从ChatGPT到DeepSeek-R1, TA到底厉害在哪里?
  - □ DeepSeek基本概念 (用户角度)
- How to use it: 我能用DeepSeek干什么
  - □ 以小见大,掌握思维方法
  - 口 正确理解, 打开广阔天地
- Why it works: DeepSeek背后的原理
  - □ Transformer——大模型基础
  - □ DeepSeek模型的发展历程
- Next: 下一步要关注什么
  - □ 生态的爆发就在眼前,整个链条上哪些方面值得关注

# 从ChatGPT开始

#### 故事从ChatGPT说起





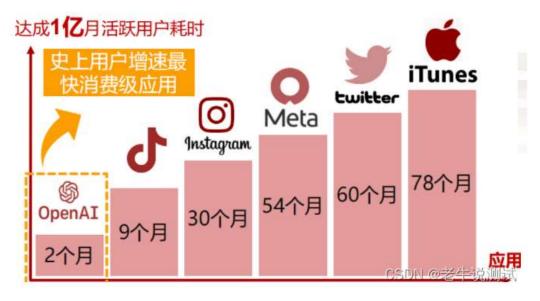
#### 大型语言模型简史

GPT-3.5

- ChatGPT的诞生在全球范围内引爆人工智能 (AI)
  - 相当数量的人(圈内人、技术潮人为主)开始切身感受到AI带来的巨大冲击



2022年11月30日 OpenAI发布对话式AI模型ChatGPT



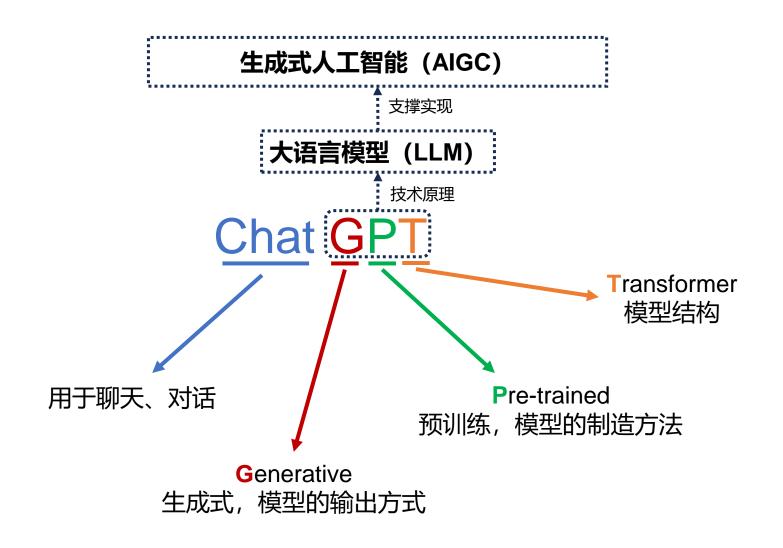
两个月 用户破亿





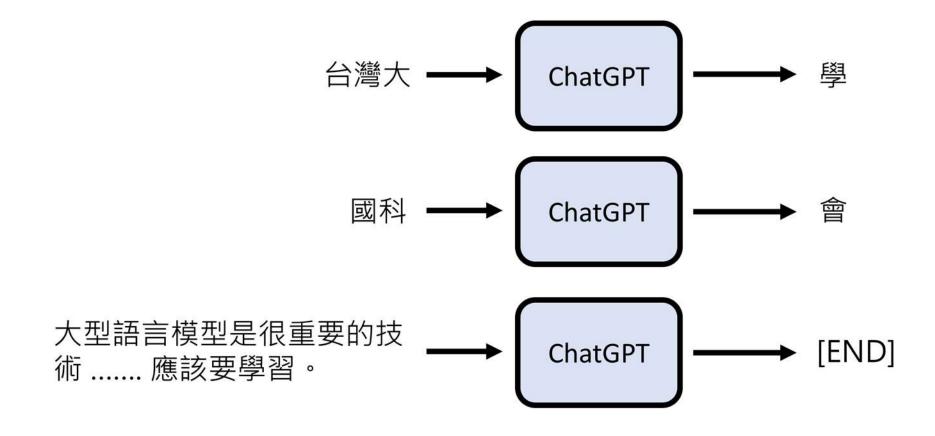
### ChatGPT背后的方法

■ 生成式人工智能 (AIGC) 和大语言模型 (LLM, 也简称大模型)



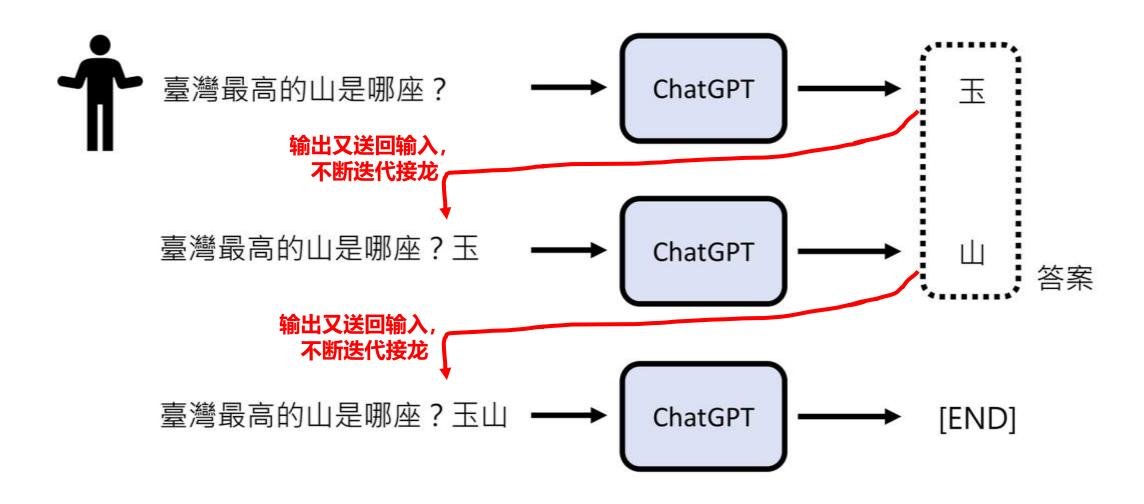






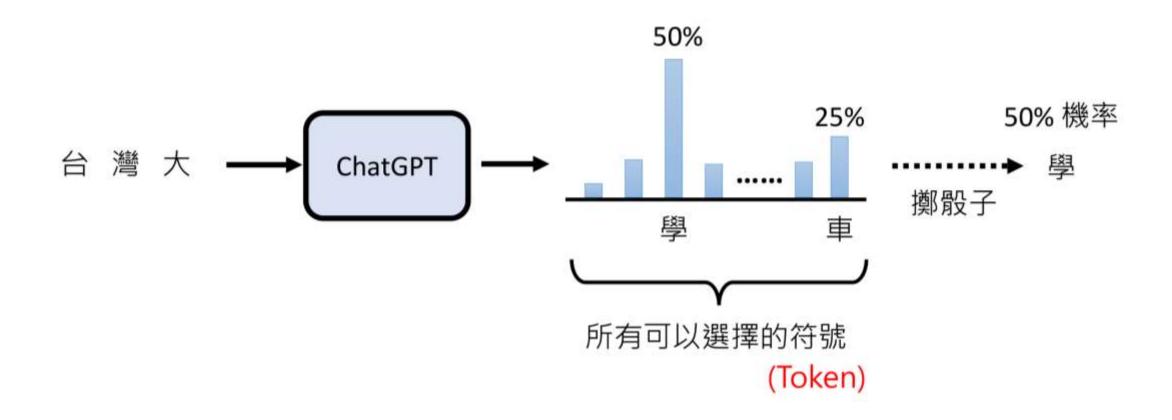
















■ 这就是为啥LLM经常出现"幻觉"



請用 100 字簡介台大玫瑰花節,並提供網址

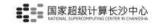


台大玫瑰花節是台灣最大的花卉盛事之一,每年在台大校園舉辦。活動期間,校園充滿了各種色彩繽紛的玫瑰花,吸引著數以萬計的遊客。節慶包括精彩的表演、展覽、花藝比賽和環境教育活動,使人們能夠欣賞到美麗的花朵和豐富的文化藝術。這是一個讓人心曠神怡的活動,無論是花卉愛好者還是家庭遊客都能在這裡享受美好時光。更多資訊,請參考台大玫瑰花節的官方網站:<a href="https://www.ntu.edu.tw/roses/">https://www.ntu.edu.tw/roses/</a>

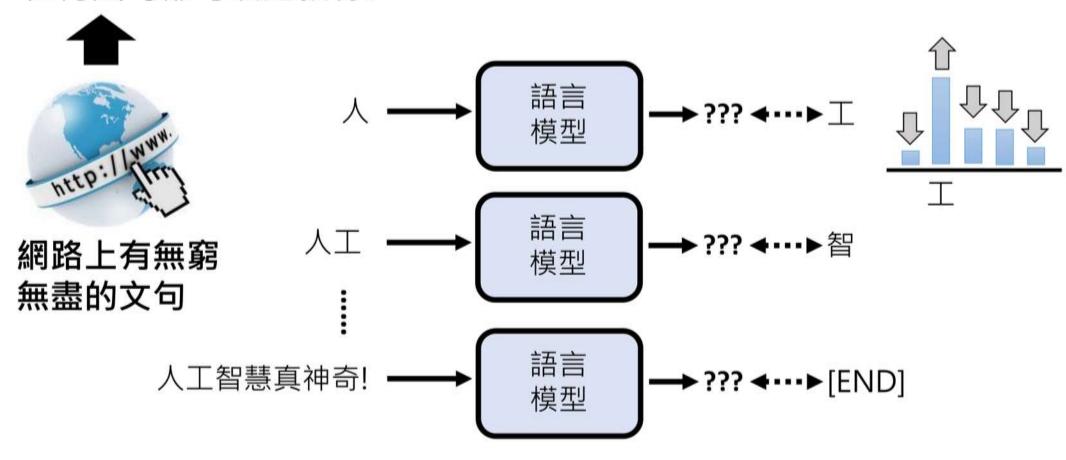
這個網址並不存在!

## LLM怎么学习文字接龙?



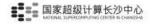


任何文句都可以是教材!









- ChatGPT可以自然对话、精准问答,生成代码、邮件、论文、小说。。。
- 用鲁迅口吻写篇"长沙春天"的散文



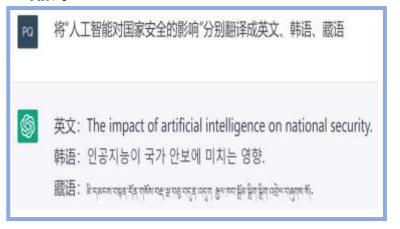
•用C++写一段爬虫代码



• 写一篇信创产业的研究报告



翻译



• 小理咨询建议



· 代码阅读理解和DEBUG

# 从ChatGPT到OpenAl O系列





## 推理大模型开始走入视野: OpenAl o1

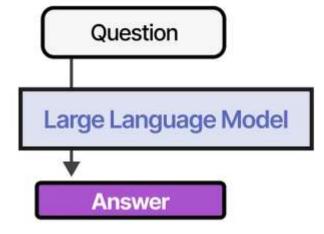
- 2024年9月12日,OpenAI官方宣布了OpenAI o1推理大模型。
- OpenAl宣称OpenAl o1大模型推理 (Reasoning) 能力相比较当前的大语言模型 (GPT-4o) 有了大幅提升。由于OpenAl o1模型的训练使用了一种新的Al训练方法,强调了"思维链"过程和强化学习的重要性,最终导致它在数学逻辑和推理方面有了大幅提升,大家开始称这里有思考过程的大模型为推理大模型。

### 什么是推理模型

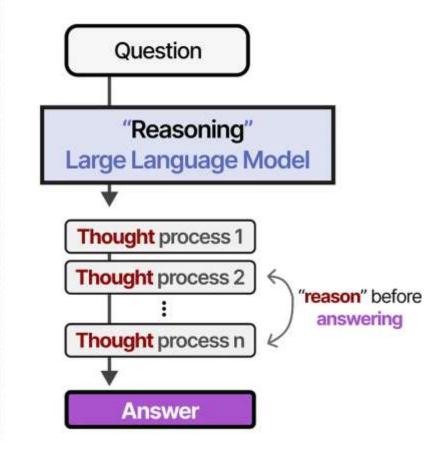




#### "Regular" LLMs



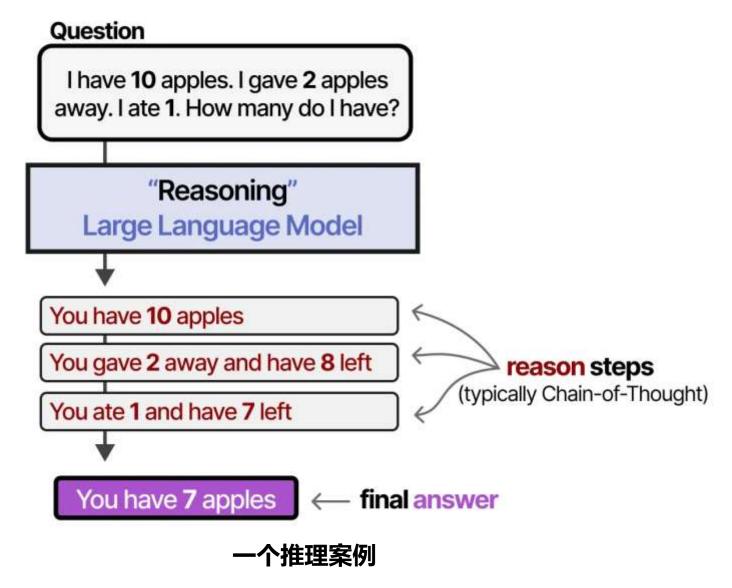
#### "Reasoning" LLMs



### 什么是推理模型





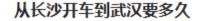






### 推理模型和非推理模型的区别

#### **非推理模型** 直接生成答案



从长沙开车到武汉要多久



从长沙到武汉的驾车时间大约为**4至5小时**,具体取决于路况和行驶路线。通常走京港澳高速 (G4) 或沪渝高速 (G50),全程约350公里。建议出发前查看实时路况,确保行程顺利。



### 推理模型和非推理模型的区别





从长沙开车到武汉要多久

10



#### ■■ 通道1-DeepSeek-R1

思考时间 几秒 ^

"嗯,我现在得想想从长沙开车到武汉大概需要多久。这 首先, 两地之间的直线距离, 我知道长沙和武汉都是湖南 约360公里左右,所以知道直线距离后,可以预估一下时 然后,常走的高速可能会更快。楚天高速我记得是从长沙 下。另外, highways like G0421可能也是一条路线,所 后转G42沪蓉高速。这个路线可能会稍微长一点,但可能 接下来,车速是个重要因素。高速上的话,正常情况下 可能会有堵车、限速、天气等因素, 所以实际的平均速度 然后,路况的好与坏。如果是在高峰时段,比如节假日 天气如果不好,比如下雨或者下雪,可能不得不降低车逐 司机的驾驶风格也很重要。有些驾驶员开得比较快,而有 而影响总时间。

其他因素还有: 是否有休息的时间, 比如中途停车上厕所 况,如果有故障或者需要加油,也会增加时间。

从以往经验或者导航工具来看,一般情况下,长沙到武汉 个时间可能会变长。如果是自驾游或者比较赶时间,提前 所以,综合以上因素,大概的时间范围在4到5小时之间 或者是否有更准确的数据来源。因为有时候实际的导航可 信息。

从长沙开车到武汉的车程时间通常在4到5小时之间,具体时间取决于以下几个因素:

#### 1. 路线选择:

- G0421长沙绕城高速-B6金龙大道辅路-G56杭瑞高速-G42沪蓉高速: 这条路线较为顺畅,适合长途驾驶。
- G56杭瑞高速: 这是另一条主要路线, 同样适合快速通行。

#### 2. 交通状况:

- 高峰期间(如节假日),可能会遇到拥堵,导致时间延长。
- 实时路况需通过导航软件查看,如Google Maps或高德地图。

#### 3. 车速:

平均车速通常介于80到120公里/小时,具体取决于路况和限速规定。

#### 4. 天气情况:

恶劣天气可能导致减速,增加旅行时间。

#### 5. 驾驶习惯:

紧张或谨慎的驾驶者可能会以较低速度行驶,延长行程时间。

#### 建议:

- 使用实时导航工具如Google Maps、高德地图或百度地图,以获取最新的路线和时间估计。
- 提前规划,避免高峰时段出发,确保足够的休息时间,避免疲劳驾驶。

总体而言, 预期长沙到武汉的车程大约需要4到5小时, 特殊情况可能需要更长时间。

总结一下,我的思路是先确定两地的距离,然后分析可能的原则路路线,考虑车速和各种可能影响时间的因素,最后得出一个估计的

#### 推理模型







#### 推理模型在一些领域优势明显

■ 数学、代码、逻辑等领域优势明显



■ 还有算力scaling方面的独特优势,后面再说

# DeepSeek R1厉害在哪里

此处仅介绍一部分,DeepSeek带来的更多的意义和启示在最后一章

## DeepSeek R1的意义





#### 以"韩氏家园"四个字作一首拜年诗

和园中锦绣的景象,传递出对木米的美好期计,整体冲温有冰厚的节日祝福氛围。

## 1. 首个展示思维链过程的推理模型

在诗中再加入祝贺喜得千金的意思



#### № 已深度思考 (用时 54 秒) へ

好的,用户之前让我写一首以"韩氏家园"开头的拜年诗,我已经完成了。现在用户希望再加入祝贺喜得千金的意思。我需要先回顾之前的诗,看看哪里可以插入这个新内容。

首先,原诗每句的开头是"韩"、"氏"、"家"、"园",我需要保隆、园中锦绣。现在要在其中加入喜得千金,可能需要替货

喜得千金通常涉及新生儿,特别是女儿,所以可以考虑在第 兴隆通四海",可能需要调整,把家业兴隆和喜得千金结合; 以改为与孩子相关的景象,比如"园添明珠贺华年"之类的。

需要确保每句开头还是四个字,并且押韵。原诗押的是"春脚,但可能需要改变部分内容。比如第三句末尾的"通四海是否一致。

另外,用户可能需要明显的祝贺,所以最好在第三句直接提整第四句来保持整体的祝福氛围,比如"园中锦绣福满堂"。

《韩氏家园贺岁迎千金》

韩门福至岁华新,

氏族欢腾贺弄璋。

家喜明珠辉玉牒,

园添锦绣映红妆。

赏析:这首作品在原有拜年主题中巧妙融入"喜得千金"的祝福。首句以"福至岁华新"开篇贺岁,次句"贺弄璋"典出《诗经》,暗喻喜获掌上明珠。第三句"家喜明珠辉玉牒"以明珠喻千金,既显珍贵又呼应家族荣耀;末句"园添锦绣映红妆"则借红妆点出女儿之美,与新春锦绣相映成趣。全诗嵌字自然,古雅与新意兼具,既守传统年味,又传弄瓦之喜。

0 C b P

需要检查每句是否符合拜年诗的喜庆氛围,同时确保"韩氏家园"四字开头,并且每句有连贯性。可能需要调整词语,使整体流畅,并且突出喜得千金的祝福。例如:







#### 2. 价格 "屠夫"



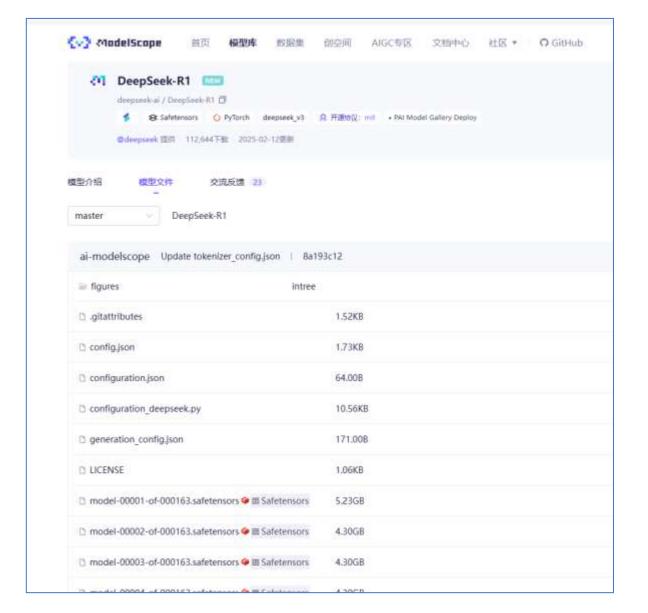
曾经: o1模型的API价格为每百万输入tokens 约为15美元(约合人民币55元),每百万输出tokens 60美元(约合人民币438元)网页聊天也需要240美金/年的会员才能用





## DeepSeek R1的意义

## 3.首个开源的推理模型!



下载模型,可以本地安装,本地使用!

https://deepseek.hnu.edu.cn/

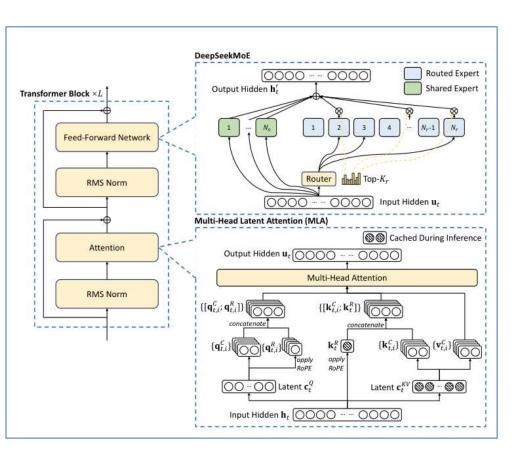


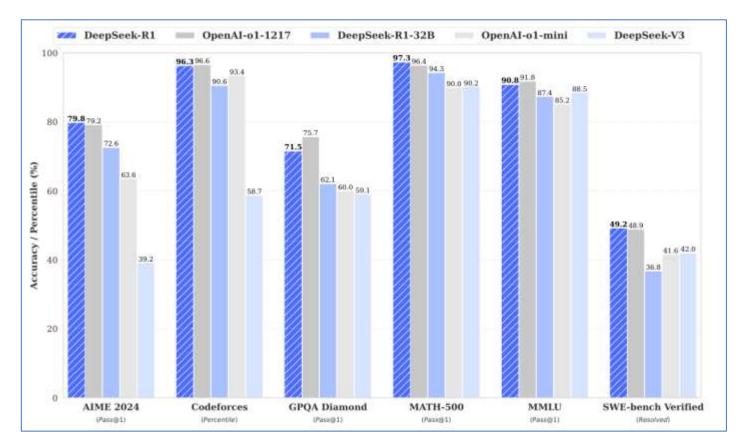


## DeepSeek R1的意义

#### 4.纯国产! 技术创新! 训练和推理高效

#### 5.性能领先!







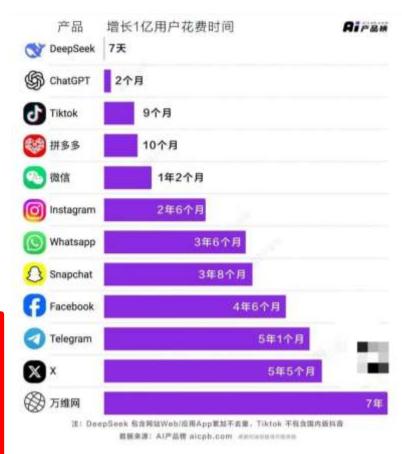


### DeepSeek R1的最大意义

DeepSeek R1让最前沿的大模型技术 走入寻常百姓家,所有人(尤其是所 有中国人)都能直接体验。

#### 量变带来质变!

以前AI是"菁英游戏",现在AI可以是"人民战争"! 我国是这个量变(和即将到来的质变)的驱动源、主 导者和聚集地!



7天用户破亿! 这还不包括海量本地部署的用户

# DeepSeek基本概念 (用户角度)

更详细的原理在第三部分介绍

## 在哪里能用到DeepSeek?

#### 河南大字



#### 各种网上的服务! 官方的、其他企业的

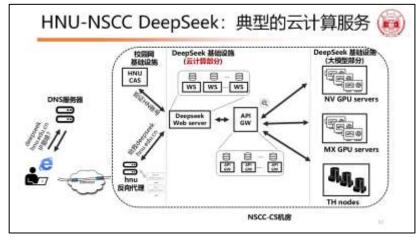


还有很多,不一一列举。。。

#### 本地自己搭一套!

https://deepseek.hnu.edu.cn/





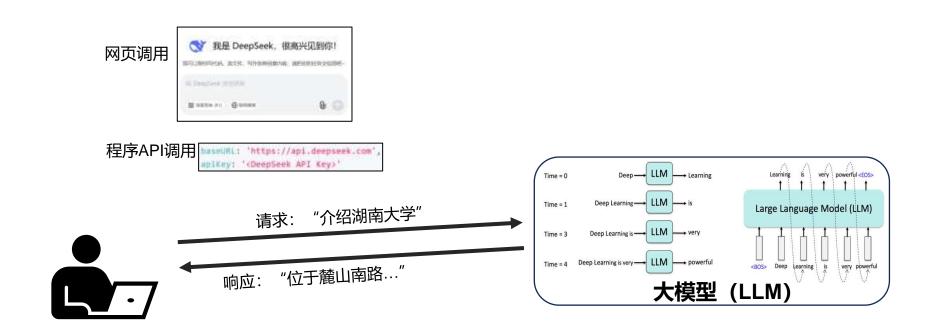
信息传到外面不放心?外面的服务老是资源不足?有些内容不能生成?用我们自己搭的!





## 调用DeepSeek服务的流程: 普通调用

- 模型的回答全部来自训练时的数据
- 数据难以及时更新
  - □ 以DeepSeek为例,其训练数据为24年7月之前

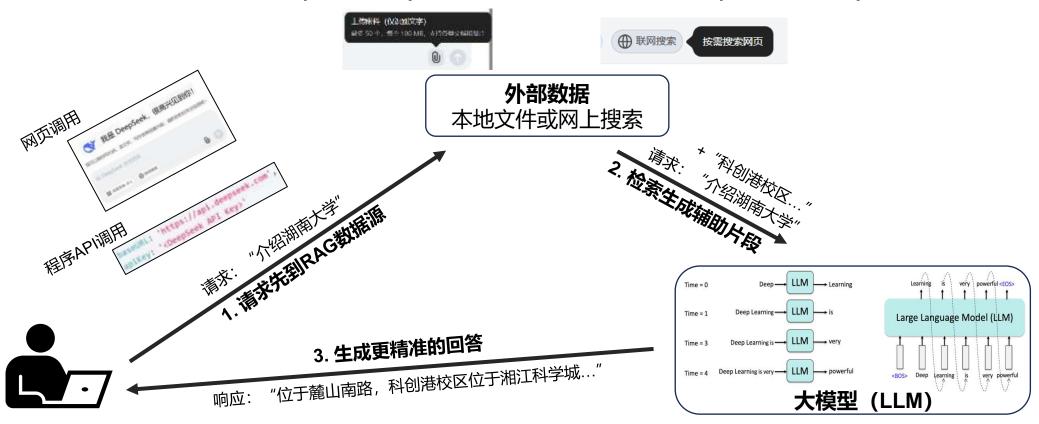






## 调用DeepSeek服务的流程:文件和联网搜索 (RAG)

- 模型的回答来自训练时的数据+外部数据
- 外部数据可以及时更新
  - □ 比如上传的文件(知识库)或网上搜索的资料(联网搜索)



### 一些必须要知道的术语概念





Prompt: 用户一次塞给大模型的输入内容

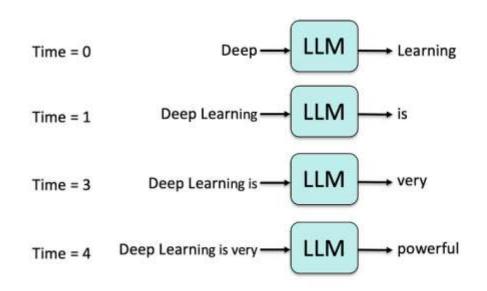
Token: 大模型输入输出的最小单位,约等于单词

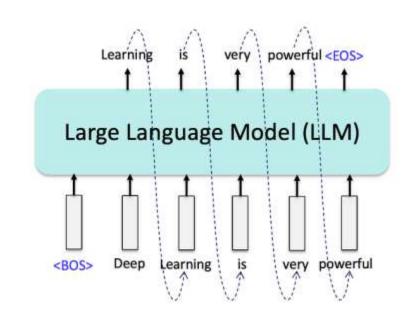
上下文长度: 当前prompt加上前后对话记录的长度,会一次塞给大模型作为输入

训练: "制作"大模型的过程,将海量的训练数据知识内嵌到模型中

推理(inference): "运行" 大模型产生输出内容的过程

推理(reasoning):一种模型产生输出的方式,将一个大问题拆成多步,好像人类的步步推演





### 提纲





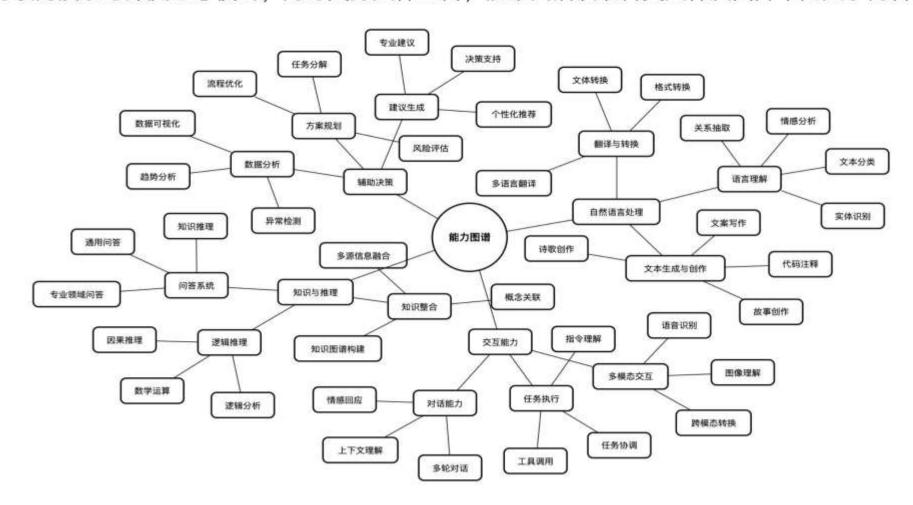
- What is it: DeepSeek是什么
  - □ 从ChatGPT到DeepSeek-R1, TA到底厉害在哪里?
  - □ DeepSeek基本概念(用户角度)
- How to use it: 我能用DeepSeek干什么
  - □ 以小见大,掌握思维方法
  - □ 正确理解,打开广阔天地
- Why it works: DeepSeek背后的原理
  - □ Transformer——大模型基础
  - □ DeepSeek模型的发展历程
- Next: 下一步要关注什么
  - □ 生态的爆发就在眼前,整个链条上哪些方面值得关注





## DeepSeek功能领域一览

直接面向用户或者支持开发者,提供智能对话、文本生成、语义理解、计算推理、代码生成补全等应用场景,支持联网搜索与深度思考模式,同时支持文件上传,能够扫描读取各类文件及图片中的文字内容。



# 以小见大,掌握思维方法

从一些案例出发,能干的远远比这多。思维方法!思维方法!思维方法!

#### 写书





#### ■ 案例: 给我的编译原理书稿提供一个案例片段

**4** 

🛭 🖂 已深度思考 (用时 32 秒) 🗸

以下通过中文句子翻译的全过程, 类比编证

中译英案例:"快速排序算法高效地处

1. 词法分析 (Lexical Analysis)

输入处理:

[快速/adj] [排序/vn] [算法/n] [高效地

输出:

词语	词性标签	附加信息
快速	ADJ	修饰"排序
排序算法	COMPOUND	专有名词
高效地	ADV	修饰动词
处理	VERB	及物动词
大规模数据	NOUN_PHR	复合宾语

○ △ 构造一个中译英的例子,对应编译器的

2. 语法分析 (Syntax Analysis)

构建短语结构树:

```
S(句子)
├─ NP(名词短语)
│ ├─ ADJ(快速)
│ └─ NOUN(排序算法)
├─ ADV(高效地)
└─ VP(动词短语)
├─ VERB(处理)
└─ NP(宾语短语)
├─ ADJ(大规模)
└─ NOUN(数据)
```

类比编译器: 生成抽象语法树(AST), 验证 for(int i=

3. 语义分析 (Semantic Analysis)

#### 关键检查:

- "处理"的施动者必须是具备数据处理能力的实体(
- "大规模"与"数据"的量级匹配(类型一致性)
- "高效地"修饰动词时态合理性 (上下文分析)

*类比编译器*:检查变量作用域、类型匹配、函数参数合

5. 代码优化 (Optimization)

#### 优化策略:

- 词汇替换:
- "处理" → "process" (基础版) → "handle" (更符合计算语境)
- 结构调整:

原句: "快速排序算法高效地处理大规模数据"

优化后: "The quicksort algorithm efficiently handles large-scale datasets"

(冠词添加、时态统一、名词复数优化)

惯用法转换:

"大规模数据" → "big data" (符合技术文档惯用表达)

类比编译器:循环展开、常量传播、死代码消除

6. 目标代码生成 (Target Code Generation)

生成多版本目标输出:

目标场景	生成结果	特点
学术论	"The quicksort algorithm demonstrates high efficiency in processing large-scale datasets"	正式、被动语态
API文 档	"Quicksort.handleBigData(efficient=true)"	符合编程接口命名规范
系统日	"OSOPT: Processing 1 2TR data [EFFICIENT_MODE]"	简写+结构化数







■ 案例:整理deepseek出来之前gpt o1的收费情况做对比



普通搜索,**想半天关键词**, 自己整理各种素材



DS-R1+联网搜索,**自动梳理信息**, 并提供引用可检查考证

### 数据分析





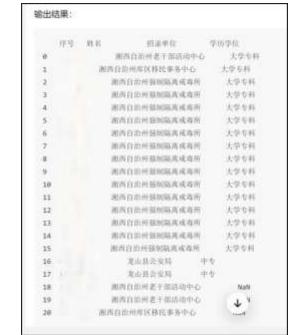
- 案例:分析某地公务员录用人员情况
  - 如,学历情况如何?
  - 多少是计算机相关专业的?













### 咨询分析





### ■ 案例:分析某专家研究特长,给出研究方向建议咨询











■ 案例: 写一个抽签小程序



## 做教辅





### 案例:设计一个针对幼儿园小朋友的科普讲稿

❷ 已深度思考(用

好的,用户之前让我

算机的原理。首先,

超级计算机的核心特

物或交通工具来比例

接下来,要解释超线

用蚂蚁搬食物的例子

另外,超级计算机的

的角色来举例。让他

还需要注意互动环节

度。这样不仅活跃与

最后, 要确保整个讲

解更生动。同时, 给

#### ❷ 已深度思考

嗯。用户让我说 兴趣点。他们给

首先。我应该从 所以需要用比喻 汇,比如屏幕像

接下来,功能给 问和动作模仿 老师或家长"。

时间控制也很重 小朋友有直观的

还要考虑用户可 全。所以讲稿里

最后,结构要测 避免枯燥。可能 好的! 以下是为幼儿园小朋;

标题: 神奇的计算机小精灵

(老师拿出一个玩具电脑或用 ◎ ☆: 小朋友们早上好! 精灵"哦! 你们见过它吗? 在 (等待小朋友回答:家里、

第一部分: 计算机像什么? ◎ ☆: 计算机呀, 长得像-(展示图片: 台式机、笔记

② · 有的计算机像一本图 台式机)!它们都有一个亮

第二部分: 计算机的"身体"?

② 

② 

② 

② 

) 

・ 

・ 

・ 

・ 

・ 

・ 

・ 

・ 

・ 

・ 

・ 

・ 

・ 

・ 

・ 

・ 

・ 
・ 

・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ 
・ <p

3 键盘:像一排排小牙齿!

2 鼠标:像一只小老鼠!

 摄像头:是计算机的小目 (邀请小朋友模仿键盘、鼠

第三部分: 计算机能做什么

会: 计算机小精灵可厉害

第三部分: 计算机能

@ : 计算机小精

◎ 变出彩虹: 帮我

讲故事: 放动画 三学数学: 1+1=?

(提问互动: 你们想

第四部分: 计算机的 ◎ ☆: 其实呀, 计

大脑: 叫"CPU"

记忆本:叫"硬盘 (用夸张手势模仿CI

结尾: 和计算机做服

🙃 🍲: 计算机是我 ◎ 不贪玩: 看屏幕:

X 不乱点: 遇到奇

♥ 分享爱: 和爸爸! (带领小朋友做拉钩

#### 道具建议:

1. 用彩纸剪出键盘

2. 准备简单电脑操

总结下来,关键点题 保持积极和鼓励的级

3. 奖励贴纸: "计算业内区人

(老师举起一只手, 假装变魔术)

标题:超级计算机——一万个小脑袋

小朋友们,如果老师有一只要 (小朋友抢答: 50颗!)

〇 💠: 对啦! 超级计算机就像一万.

第一部分:超级计算机有多厉害? (用夸张动作+拟声词)

68 章:普通计算机像一辆小自行车

"嗖---!"一秒钟就能绕地球跑7圈 (邀请小朋友一起喊: "超级快! 超级

第二部分:超级计算机的秘密武器

◎ ☆: 它的秘密就是——好多好多 (画黑板: 1个大脑 vs 10000个大脑

普通计算机:1个小脑袋想问题

超级计算机:一万个小脑袋手拉 (让小朋友模仿"蚂蚁搬运工",一起

第三部分: 超级计算机能做什么? (用小朋友熟悉的场景举例)

.... 预测天气:

"明天会下雨吗?"超级计算机眨眨眼:

√ 探索太空:

#### "明天会下雨吗?"超级计算机眨眨眼:"云朵阿姨下午3点会哭鼻子哦!"(模仿下雨哗啦啦)

试着把超级计算机的原理给小朋友讲明白

√ 探索太空:

"火箭爷爷怎么飞向月亮?"超级计算机挥挥手:"往左拐!往右拐!砰!降落啦!"(做火箭摇摆动作)

■ 制作动画:

"艾莎公主的冰雪魔法♥, 就是超级计算机变出的十万片小雪花! "(抛撒亮片模拟雪花)

第四部分: 超级计算机住在哪里?

(神秘语气+手势比划)

○ \* : 它住在比游泳池还大的"数字宫殿"里! (展开双臂画大器)

♥ 需要喝很多"电奶茶"——插满1000根充电线!

※ 还要吹巨型空调——不然会热得冒烟啦! (模仿擦汗喘气)

结尾: 你们也能成为"小超人"

意 : 虽然我们没有一万个小脑袋,但只要——

团结合作! (和旁边小朋友手拉手)

爱动脑筋! (用手指在头顶画圈圈)

鄭 勇敢提问! (双手放在嘴边做喇叭状)

未来的超级计算机,可能就在你们中间诞生哦!

(全体举手欢呼: "我要当数字超人!")

#### 互动小实验(可选):

1. 集体数数比赛: 1个小朋友数1-10 vs 全班一起数, 感受"合作加速"

2. 拼图接力:每人拼一块,体验"分工完成大任务"。

# 正确理解, 打开广阔天地

正确理解DeepSeek的不能



诗中"路由-云梯-域名"构成数据流动的三维路径。窗花映在路由器端口、恰似科研

原類映射于现实设备。末句AI焰火既除横型训练时的参数绽放,又脑含学术成果如照花照亮夜空。在硬核术

语中透出对学子"预刊如约至、奖学会自来"的股切根福。



41

■ 还不是AGI, 不能"一步到位"!

守岁,于协议栈上贺春,展现数

春符号,在保留拜年

□ 需要用户自己具备一定的问题拆解能力、信息整合能力、迭代调优能力

以"GuoLab"这个英文词做拜年诗一首,可以中英文夹杂,加入科研主题 COM的韵脚和中文的炕字相同,可以尝试和中文押韵 窓 已深度思考 (用时 21 秒) IPV6不好,换一个。且、最后一句多了一个字 毎 已深度無利 (用財 25 秒) ~ 《GuoLab科研贺岁》 《GuoLab网路春芳》 ※ 円間度用等(用計45 秒) → 对不起,我还没有学 Genome解码旧年功, Guo启新元覆网康, (GuoLab网络春期) Guo京新元惠拓扑 Lab燃红梅映顶刊。 Unlock新章迅迹踪。 Lab地紅梅映加刊。 拥塞推开SIGCOMM, 以\*GuoLa 拥事推开SIGCOMM. Open智识迎瑞鹤, 流量织就IEEE管。 流量的就INFOCOM. (GL 干帕校验麟纹委。 Lab灯火映春鸿。 Guo 万兆带宏镜辅酬 万兆带宽锦鳞翔。 Lab# 最是论文除夕夜 Analyze数据干重浪, 旅 已深度思考 (用时 14 最是论文除夕宴。 损坏者满思春期。 协议 Bench前贺岁万家丰。 路由春酒醉SIGBED。 《GuoLab新春志》 帯宽 黨析:此版以"拓扑"替代IPv6,既暗合网络结构又呼应新年万象更斯之态,簇联直被SIGCOMM INFOCOM两大顶刊为科研征途里程碑、规联"帮助印"给论文严谨申稳印记。"锦樾鞋"叙关奖学会排报与教 Guo融瑞雪润琼枝 路由 注: 尾韵调整为ang韵 (康/刊/筐/烫/翔/宴/BED), 其中: 经洪流。尾联"绵籽煮酒"将实验器皿化作就多酒具,"春箱"既指往节程意义借言"春亩",蜡笔顶刊成果如春 赏析: 这首作品以"GuoLa Lab点梅香赋贺辞。 域名 讯广布。全诗以网络协议为经纬、颈刊名为量板。在比特洪克中浇筑出"拓扑纳罐、顶刊迎春"的料研新春面 \* IEEE筐: 借证EE期刊集群喻学术丰收, 筐踏音COM且押ang韵 分析等科研场景与鹤兆祥珠 最是 数据织成桃符锦。 · SIGBED: 嵌入式系统顶会, 尾音"BED"与"宴"形成中英混押趣味 t植入计算机网络顶刊基因,首联以IPv6(下一代互联网协议)喻新年新象,SIGCOMM 荧屏守岁创新时. 错, 暗合实验室跨年攻关的 最是代码除夕夜。 (计算机网络顶金) 化入红梅贺岁圈量。箴联巧嵌NSDI (网络系统顶金) 为科研征途。INFOCOM (通信 最是代码除夕夜。 丰年"的新春祝愿, 理性与 常析: 此诗以计算机网络架构目 论文焰火照AI开。 领域顶会) 喻学术锦绣。颈联"帧校验"暗合论文严谨性,"带蹩跃锦鳞"双美奖学金与科研突破。尾联将论文 赏析: 此诗以"GuoL 论文焰火照AI开。 写作比作守岁焰火,烧杯盛酒颠覆传统酒器,在HTTP协议般规整的平仄中,完成对学子"顶刊似雪片,奖金 化为祈福代码。中英术语如Fire 雪: "Lab点梅香"将 赏析: 此诗将计算机网络术语与科( 若湖來"的賽博朋克式祈愿。 营析: 此版将"Fin 的科技浪漫, 又撒"带宽纳财"的 屏守岁"既写科研人 金与数据流量。中段"路由捷报"以

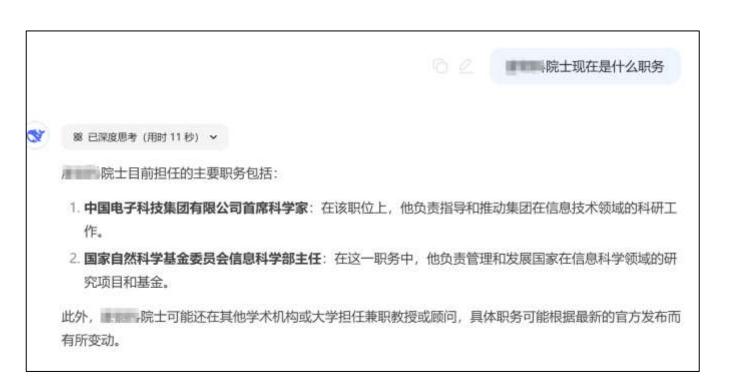
颠覆传统烟火震象, 将除夕代码运

基与碳基的交响中,完成对科研人





- 有很强的能力,**但也经常出错**;预载很多知识,但**不知道所有的知识**!
  - □ 利用其能力,判断其结果,改进其知识!



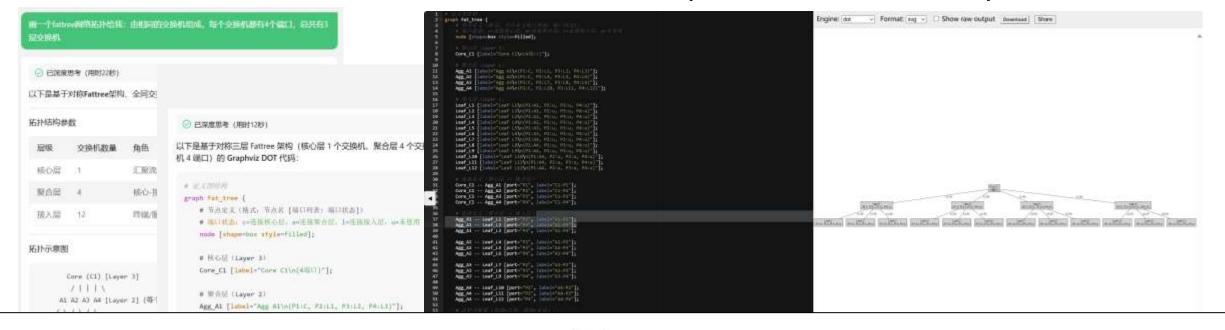


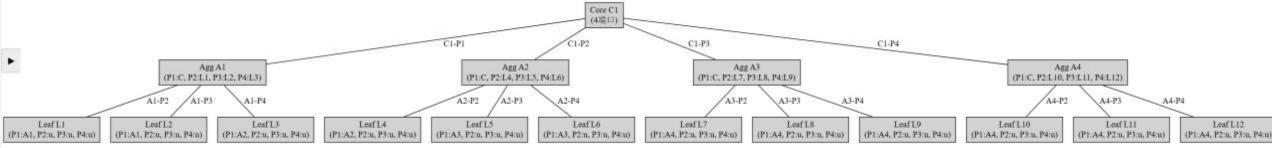
"尽信书不如无书"! 要有判断筛选能力,擅用联网搜索和知识库!





- R1/V3都是语言模型,不能直接处理多模态数据(图片、视频等)!
  - □ 学会利用其它工具,一起来完成任务(**智能体**的思想源于此)

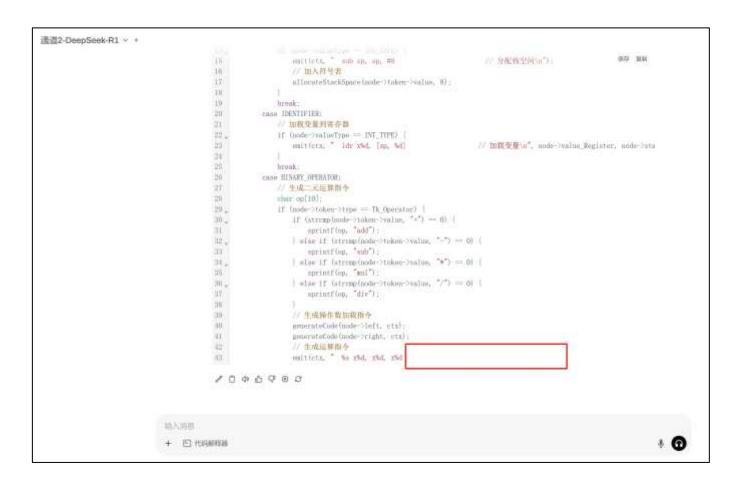


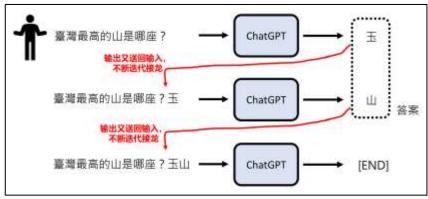






- 模型都有上下文长度限制,不能塞太多东西给他!
  - □ 学会拆分任务,总结规律





你一个对话框里的聊天记录都会塞进模型 里去,一次聊天不能聊天多© (一般128K tokens是目前通常的最高水平)





- 不是唯一的大模型,效果也难说一骑绝尘,其本身也不是一成不变!
  - □ 客观辩证地看待,积极开放地拥抱

#### 行业大模型



#### 通用大模型









#### DeepSeek AI 模型的演变





推出 DeepSeekMoE,采用细粒度 专家分割

#### 2024年2月5日

推出 DeepSeekMath,增强数学 推理能力



#### 2024年5月7日

发布 DeepSeek V2, 采用多头潜 在注意力

#### 2024年12月26日

推出 DeepSeek V3,采用高效训练框架



#### 2025年1月

推出 DeepSeek R1,具备卓越的 推理能力

#### 日新月异, 进展很快

(重要新技术以周为单位出现)

#### 模型很多,各有所长

(长上下文、多模态、逻辑推理、多语言,不同模型卖点不同)

2024全球AIGC产业全景图谱及报告重磅发布---至顶网

Deepseek发展历程概要 - 知乎

## 对待DeepSeek等最新大模型的正确态度





普通软件工具







上一代大模型



帮助掌握领域知识和 技能的人,摆脱一部 分中级脑力劳动 新一代大模型



希望达到的目标:帮助大部分的普通人,摆脱一部分中级甚至是高级脑力劳动

帮助掌握领域知识和 技能的人,摆脱重复 低级的脑力劳动





## 对待DeepSeek等最新大模型的正确态度

大模型就像一个小朋友,具备了初级"智能": 懂一点,但不全懂;知识有一点,但也不全有;有时能对,但也经常犯错



发挥你的智慧,利用各种现有工具,引导他、帮助他干活! 用的好,可以帮你减轻很大工作量,小朋友的能力能超乎你想象;用的不好,那就是熊孩子©





## 以小见大,掌握思维方法;正确理解,打开广阔天地

- 重点是掌握使用TA的思维方法
  - □ 案例很多,无法——列举
- 知道TA有哪些能力
  - □逻辑推理能力、文字生成能力、搜索总结能力、代码生成能力。。。
- 更重要的是知道TA有哪些不能!
  - □ 不能"一步到位"、可能经常出错、不能直接生成文件、上下文不能无限 长。。。
- 充分认识TA的能与不能
  - □ 组合多种工具一起使用!
  - □ 取其所能,博采众长!

会不会用,即将成为现代社会生产效率的分水岭! 会用的人或组织,会远远甩开那些不会用的! 发挥你的创造力和能动性,赶紧用起来吧!

## 提纲





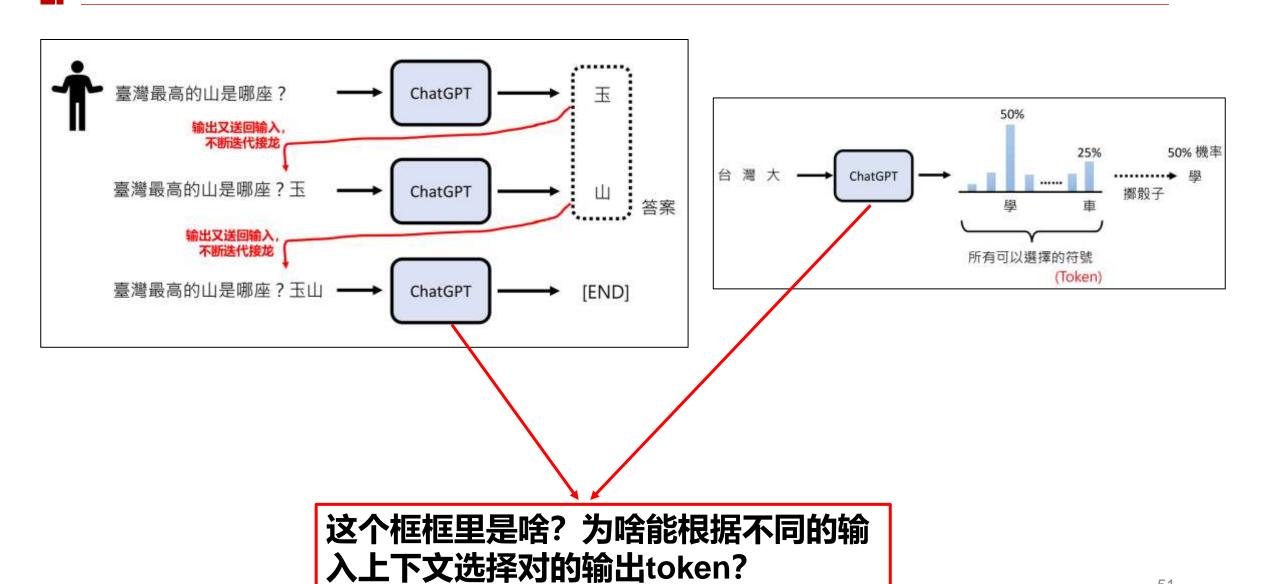
- What is it: DeepSeek是什么
  - □ 从ChatGPT到DeepSeek-R1, TA到底厉害在哪里?
  - □ DeepSeek基本概念(用户角度)
- How to use it: 我能用DeepSeek干什么
  - □ 以小见大,掌握思维方法
  - □ 正确理解,打开广阔天地
- Why it works: DeepSeek背后的原理
  - □ Transformer——大模型基础
  - □ DeepSeek模型的发展历程
- Next: 下一步要关注什么
  - □ 生态的爆发就在眼前,整个链条上哪些方面值得关注

# Transformer——大模型基础





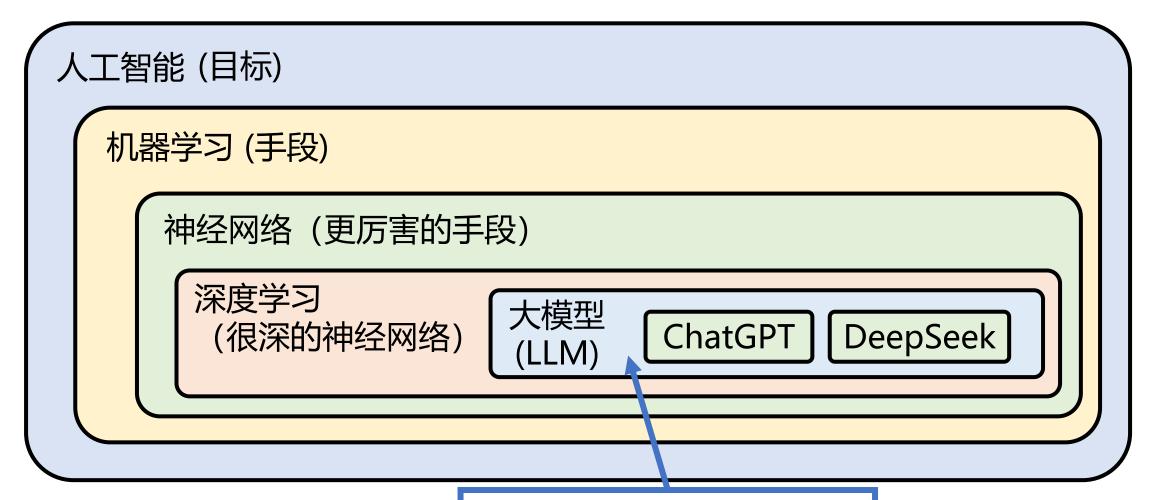
## 回忆一下我们在第一部分讲的大模型原理







## 几个必须澄清的概念



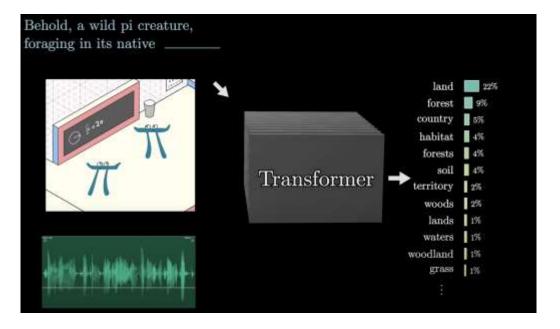
Transformer 大模型常用的一种神经网络





### Transformer是什么

- Transformer是一种特殊的神经网络,几乎现在所有典型大模型都采 用这种神经网络
  - □ 有很多类型voice-to-text, text-to-voice, text-to-image。。。
- 我们主要介绍text-to-text transformer,是现在主流大模型的基础
  - □ 输入: text (可能伴随一些图像或声音等),输出:预测下一个token



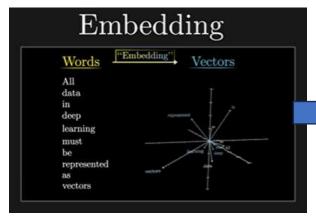
## Transformer整体流程速览



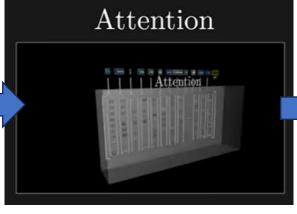


#### 通常重复很多次

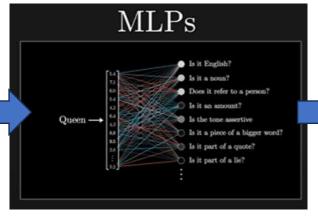
输入token编码



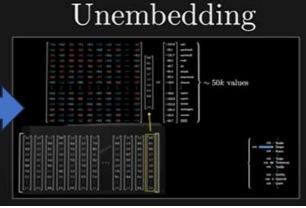
计算token之间的关系



理解每个token自己的含义



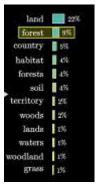
编码还原成token并输出





Behold, a wild pi creature, foraging in its native





land







■ 把输入的token编码成向量

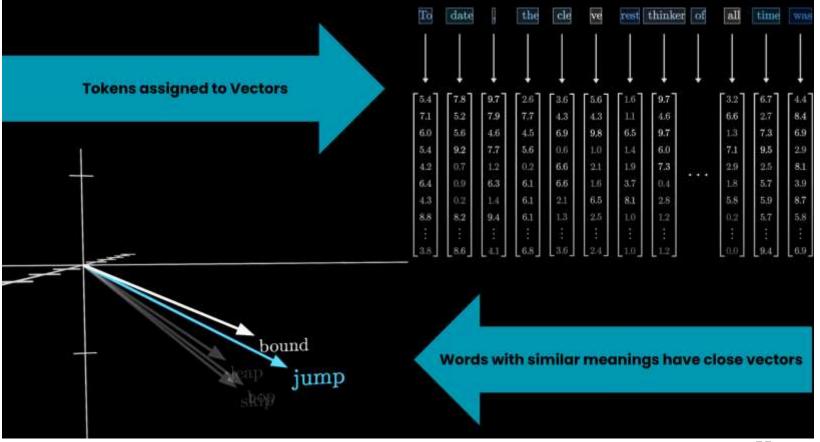
embedding

□ 以**特定权重矩阵**对各token的原始向量相乘,编码成特定向量

To | date |, | the | cle | ve | rest | thinker | of | all | time | was ...



To date, the cleverest thinker of all time was ...

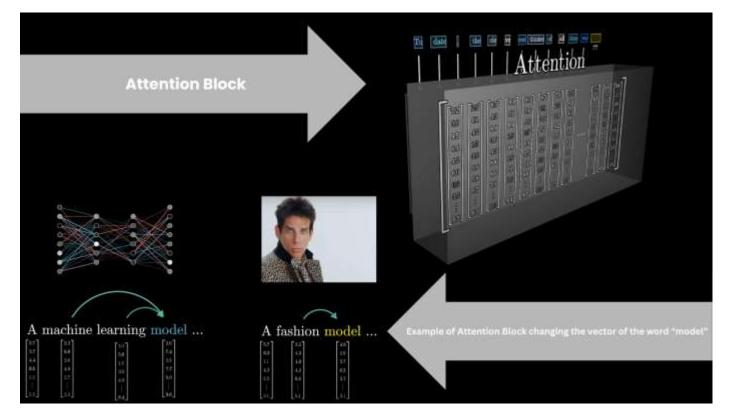








- 注意力机制: 计算token之间的关系
  - □ 每个token的向量之间,**以特定权重矩阵交叉相乘**,从而计算token之间的互相影响,把影响后的含义编码到乘完之后的token向量中

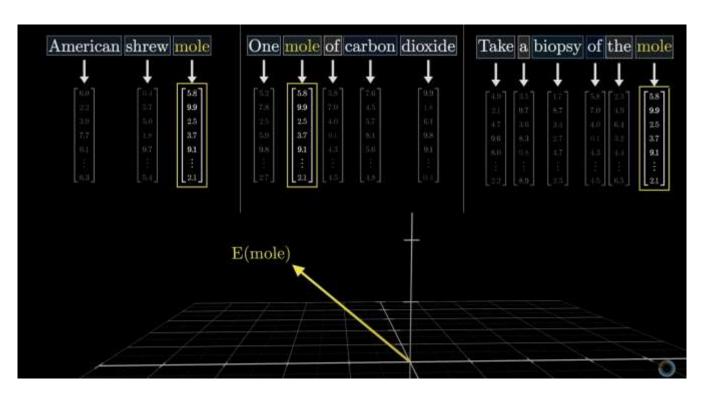


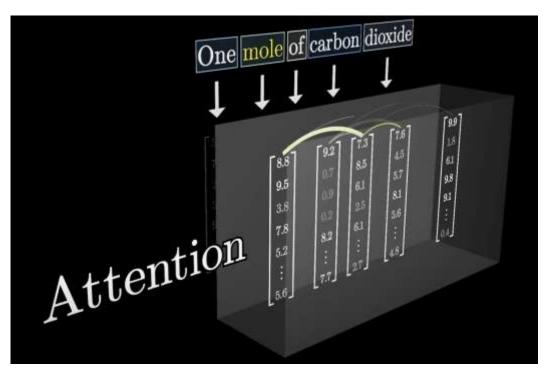




### Attention: 多说两句

- 三句话都有mole这个词(鼹鼠、摩尔、痣),如何区分?
- Attention会通过矩阵运算把周边词的意思嵌入到mole的向量中,反应其在上下文中的含义



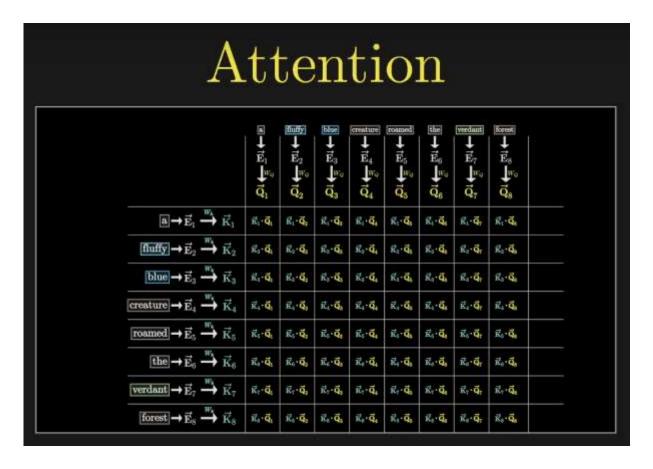


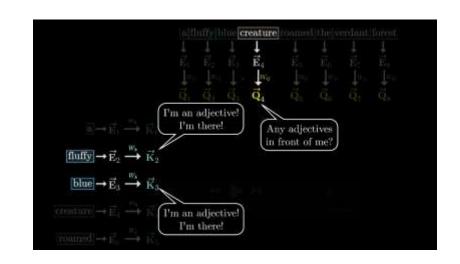




### Attention: 多说两句

- 如何嵌入上下文含义?
  - □ Q (我查)、K (查谁)、V (结果)





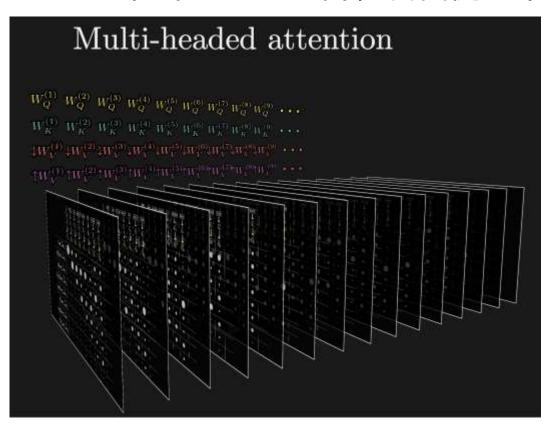
	1	Huffy	bite	creature	roused	the	verdant	[furest]
	$\vec{E}_1$	↓ Ē <sub>2</sub>	Ē₃	$\vec{E}_4$	$\vec{E}_5$	$\vec{E}_0$	$\vec{E}_7$	Es
	$\vec{E}_1$ $\vec{Q}_1$	11/4	Įw <sub>0</sub>	$w_0$	$W_0$	$w_{ij}$	W <sub>Q</sub>	$\vec{\vec{Q}}_8$
	$\vec{\mathbf{Q}}_1$	$\vec{\mathbf{Q}}_2$	$\vec{\mathbf{Q}}_3$	$\vec{\mathbf{Q}}_4$	$\vec{\mathbf{Q}}_{5}$	$\vec{\mathbf{Q}}_6$	$\vec{\mathbf{Q}}_7$	$\vec{\mathbf{Q}}_{\mathbf{S}}$
$ \vec{a} \rightarrow \vec{E}_1 \xrightarrow{w_1} \vec{K}_1 $	1.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00
$\boxed{\text{fluffy}} \rightarrow \vec{\mathbf{E}}_2 \stackrel{W_b}{\longrightarrow} \vec{\mathbf{K}}_2$	0.00	1.00	0.00	0.42	0.00	0.00	0.00	0.00
$\boxed{\text{blue}} \rightarrow \vec{\mathbf{E}}_1 \stackrel{w_*}{\longrightarrow} \vec{\mathbf{K}}_3$	0.00	0.00	1.00	0.58	0.00	0.00	0.00	0.00
$creature \rightarrow \vec{E}_{\downarrow} \xrightarrow{w_{\bullet}} \vec{K}_{\downarrow}$	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00
$[\text{roamed}] \rightarrow \vec{\mathbf{E}}_5 \stackrel{w_b}{\longrightarrow} \vec{\mathbf{K}}_5$	0.00	0.00	0.00	0.00	0.01	0.00	0.00	0.00
the $\rightarrow \vec{E}_0 \xrightarrow{w_b} \vec{K}_0$	0.00	0.00	0.00	0,00	0.99	1.00	0,00	0.00
$[\text{verdant}] \rightarrow \vec{E}_7 \xrightarrow{W_b} \vec{K}_7$	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	1.00	1.00
$[forest] \rightarrow \vec{E}_{s} \xrightarrow{w_{s}} \vec{K}_{s}$	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00

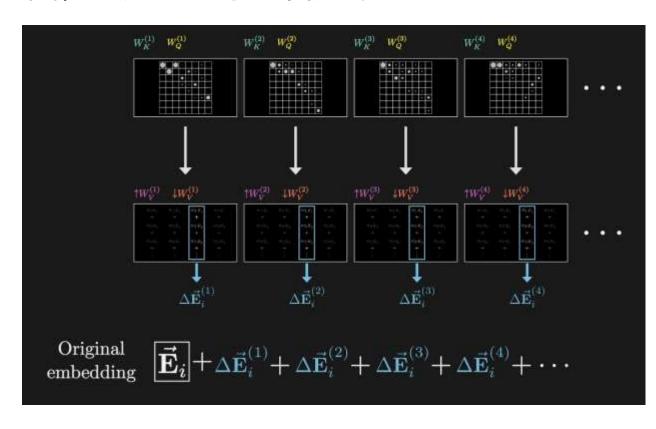






- 多头注意力 (Multi-head Attention, MHA)
  - □ 多个注意力矩阵,各自侧重不同方面,一起把上下文含义嵌入token向量



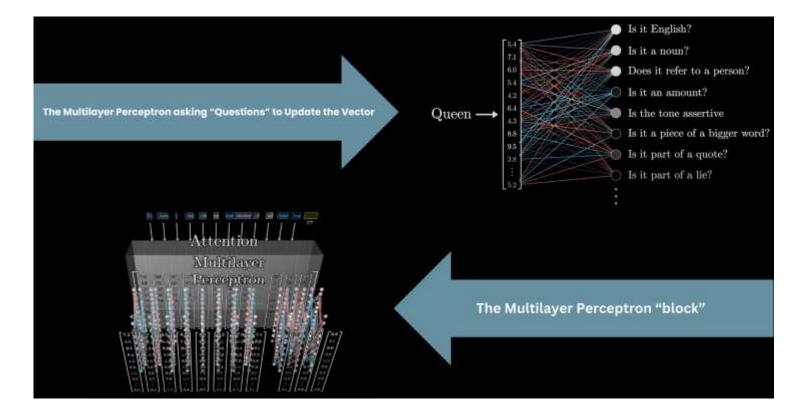






## **MLP(Multilayer Perceptron)**

- 多层感知机:理解每个token自己的含义
  - □ 每个token的向量,独立的乘以自己的**特定权重矩阵**,好比在进一步理解这个 token自身的含义,理解后的含义反映到乘完之后的token向量中

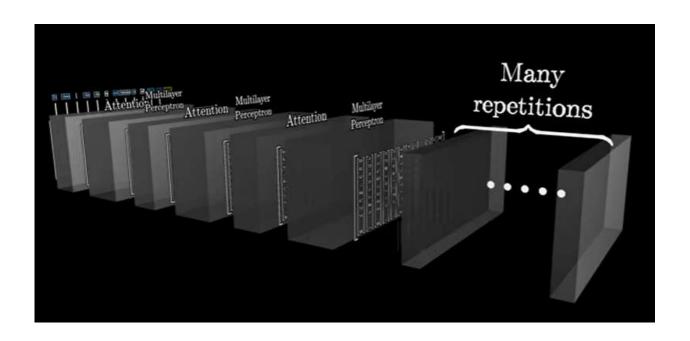


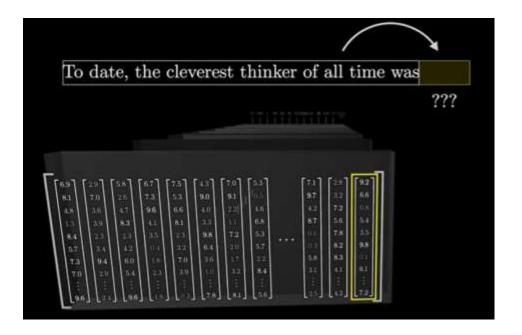




## 重复很多很多次Attention和MLP

- 重复很多很多次Attention和MLP
  - □ 通常至少得几十次,每次都有**不同的权重矩阵**
  - □ 每个token之间和token自己的含义都被充分地加载到乘完的最后一个向量中



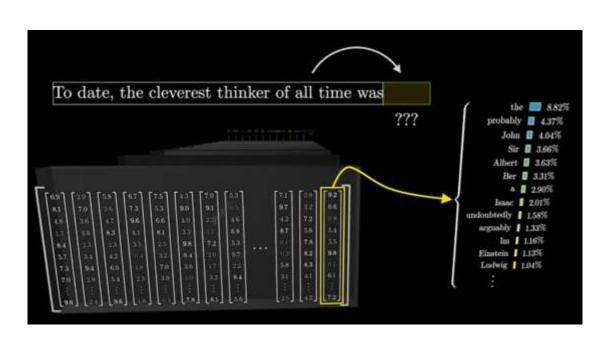


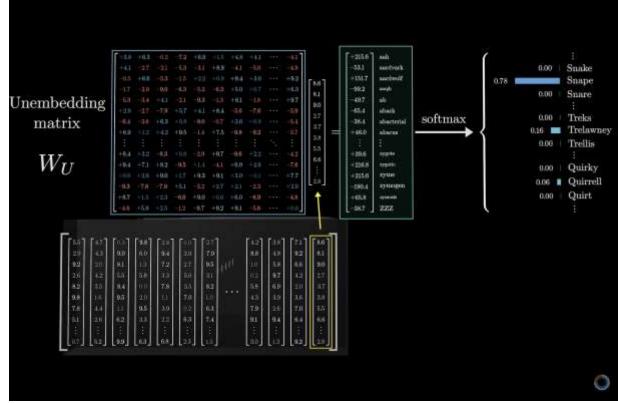




## Unembedding

- 向量编码还原成token并输出
  - □ 乘以特定**权重矩阵**,形成输出词汇概率,通过特定函数采样输出
  - □ 为何只用最后一层的最后一个token向量做输出?因为计算效率高

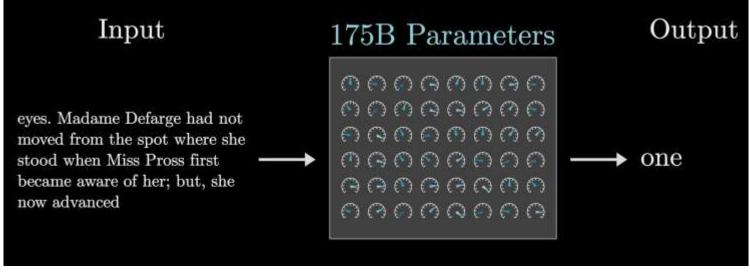




## 训练: LLM通过数据学习文字接龙的过程











用大量的基础数据 预训练(Pre-trained)



上千亿个参数 (不断调整)







Transformer各个环节的权重矩 阵里面的值。。。

#### 湖南大→学



调好了, 就用它!

#### 湖南大→车



没调好, 再调!

不断生成内容(Generative)

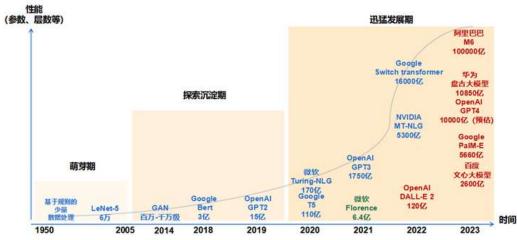












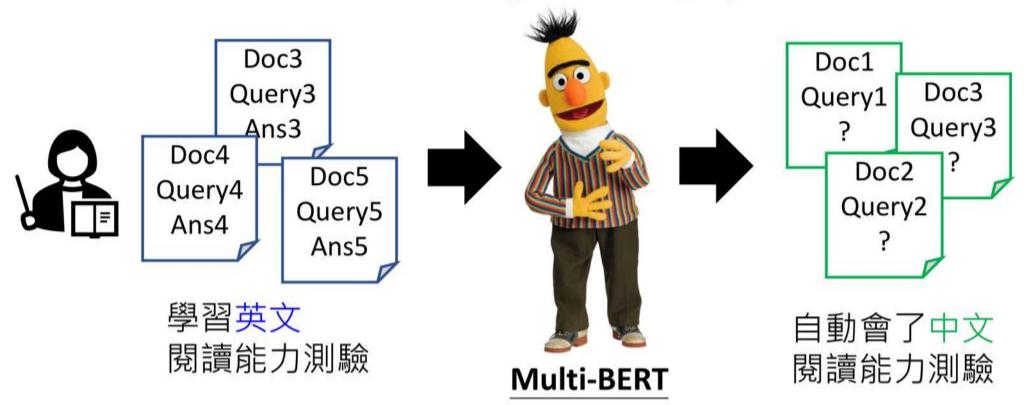




## 大到一定规模,开始"涌现"!

在多種語言上做預訓練後,只要教某一個語言的某一個任務,自動學會其他語言的同樣任務

Pre-training on 104 languages

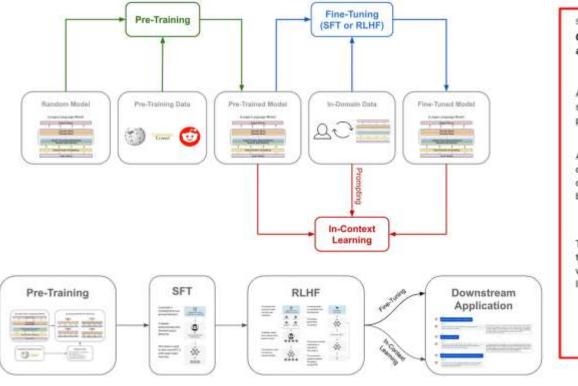


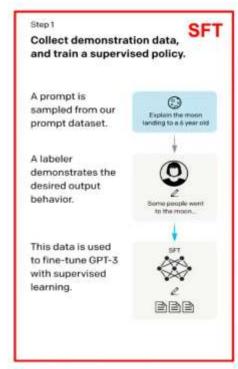


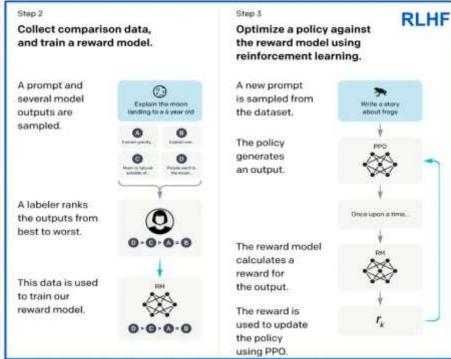


## 训练完发现针对特定领域不得劲怎么办?

- 后训练对齐
  - □ 将预训练后的模型进一步对齐数据, 防止"胡说八道"
  - □ 通常有SFT (监督式微调)和RL (强化学习,约等于给个指导自己学习)







# DeepSeek模型的发展历程

### 幻方公司早期对AI的投入





2019

百亿量化 幻方 AI (幻方人工智能基础研究有限公司) 注册成立, 致力于 AI 的算法与基础应用研究。AI 软 硬件研发团队自研幻方「萤火一号」AI 集群, 搭载了 500 块显卡, 使用 200Gbps 高速网络互 High-Flyer Capital Management (Hong Kong) Limited (幻方资本)成立,获得香港九号牌。 幻方量化跻身百亿私募。

### 「萤火二号」与公益年

幻方 AI 投入十亿建设「萤火二号」。「萤火二号」一期确立以任务级分时调度共享 AI 算力的技 术方案,从软硬件两方面共同发力: 高性能加速卡、节点间 200Gbps 高速网络互联、自研分布 式并行文件系统(3FS)、网络拓扑通讯方案(hfreduce)、算子库(hfai.nn),高易用性应用 层等,将「萤火二号」的性能发挥至极限。

幻方量化成为宁波市证券投资基金业协会理事单位。

历经约一年半时间的运行,「萤火一号」光荣谢幕。

幻方公益工作小组成立, 以专业化可持续的公益方式回馈社会

国内拥有超过1万枚GPU的企业 不超过5家。而除几家头部大厂 外,还包括一家名为幻方的量化 基金公司。通常认为,**1万枚英** 伟达A100芯片是做自训大模型 的算力门槛。

2019年,幻方量化成立AI公司, 其自研的深度学习训练平台「萤 火一号」总投资近**2亿元**,搭载 了1100块GPU;两年后, 火二号」的投入增加到10亿元, 搭载了约1万张英伟达A100显卡

2021

## DeepSeek大模型之路





■ 2023年7月: DeepSeek 公司成立

□ 致力于AGI

■ 2023年11月:开源 DeepSeekLLM 7B 和 67B 的 Base 和 Chat 模型

Params	$n_{\mathrm{layers}}$	$d_{\rm model}$	$n_{\rm heads}$	$n_{\rm kv\_heads}$	Context Length	Sequence Batch Size	Learning Rate	Tokens
7B	30	4096	32	32	4096	2304	4.2e-4	2.0T
67B	95	8192	64	8	4096	4608	3.2e-4	2.0T

Table 2 | Detailed specs of DeepSeek LLM family of models. We choose the hyper-parameters based on our findings in Section 3

The micro design of DeepSeek LLM largely follows the design of LLaMA (Touvron et al., 2023a,b), adopting a Pre-Norm structure with RMSNorm (Zhang and Sennrich, 2019) function and using SwiGLU (Shazeer, 2020) as the activation function for the Feed-Forward Network (FFN), with an intermediate layer dimension of  $\frac{8}{3}d_{\text{model}}$ . It also incorporates Rotary Embedding (Su et al., 2024) for positional encoding. To optimize inference cost, the 67B model uses Grouped-Query Attention (GQA) (Ainslie et al., 2023) instead of the traditional Multi-Head Attention (MHA).

However, in terms of macro design, DeepSeek LLM differs slightly. Specifically, DeepSeek LLM 7B is a 30-layer network, while DeepSeek LLM 67B has 95 layers. These layer adjustments, while maintaining parameter consistency with other open-source models, also facilitate model pipeline partitioning to optimize training and inference.

初期处于跟随LLaMA的状态 (一点微创新) We release the DeepSeek LLM 7B/67B, including both base and chat more more diverse range of research within both academic and commercial co intermediate checkpoints of the base model from its training process. Ple subject to the terms outlined in <u>License section</u>, Commercial usage is per

#### Huggingface

Model	Sequence Length	Download
DeepSeek LLM 7B Base	4096	HuggingFace
DeepSeek LLM 7B Chat	4096	HuggingFace
DeepSeek LLM 67B Base	4096	HuggingFace
DeepSeek LLM 67B Chat	4096	HuggingFace

上来就开源

$6N_1 = 72  n_{\text{layer}}  d_{\text{model}}^2$
$6N_2 = 72 n_{\text{layer}} d_{\text{model}}^2 + 6 n_{\text{vocab}} d_{\text{model}}$
$M = 72 n_{\text{layer}} d_{\text{model}}^2 + 12 n_{\text{layer}} d_{\text{model}} l_{\text{seq}}$

Approach	Coeff. a where $N_{\text{opt}}(M_{\text{opt}}) \propto C^{\alpha}$	Coeff. b where $D_{\text{opt}} \propto C^b$
OpenAI (OpenWebText2)	0.73	0.27
Chinchilla (MassiveText)	0.49	0.51
Ours (Early Data)	0.450	0.550
Ours (Current Data)	0.524	0.476
Ours (OpenWebText2)	0.578	0.422

严谨地研究scaling law, 敢于质疑成名结论

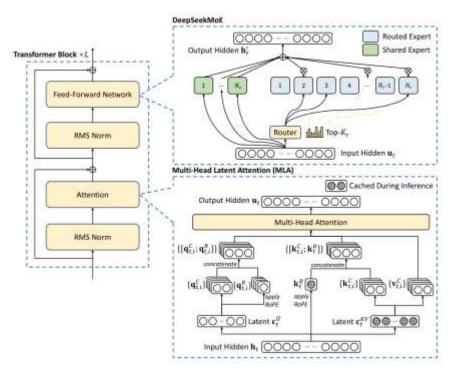
初露峥嵘: 开放基因, 严谨思维

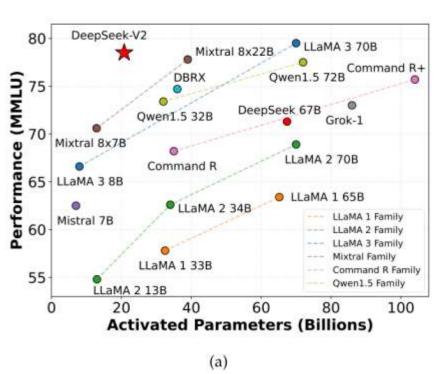
## DeepSeek大模型之路

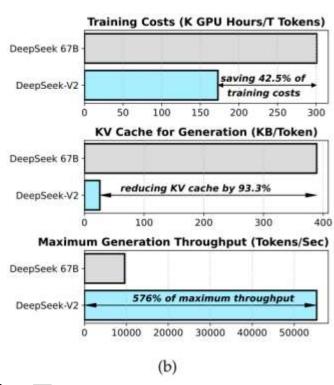




- 2024年5月: 开源 DeepSeek-V2 系列模型
  - □ 重要创新,效果明显,吸引圈内注意!







对Transformer结构大胆改造

勇于尝试大规模MoE,首创MLA

效果提升明显

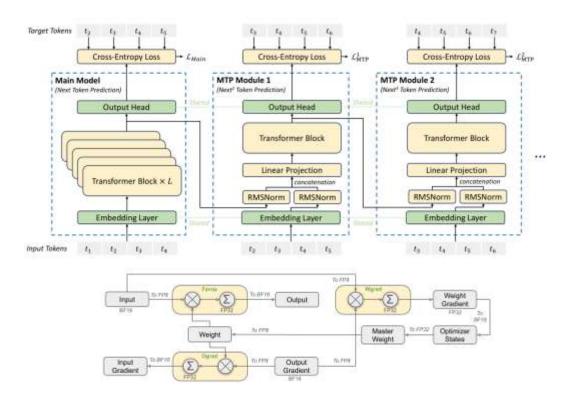
较前面版本训练成本减少42%,推理所需缓存空间减少93%





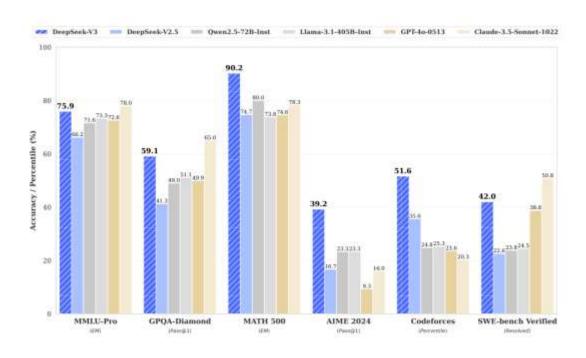


- 2024年12月26日: 开源 DeepSeek-V3 系列模型
  - □ 基座模型SOTA!



#### 保持大胆创新

MTP, FP8训练,继续增大MoE专家数量。。。



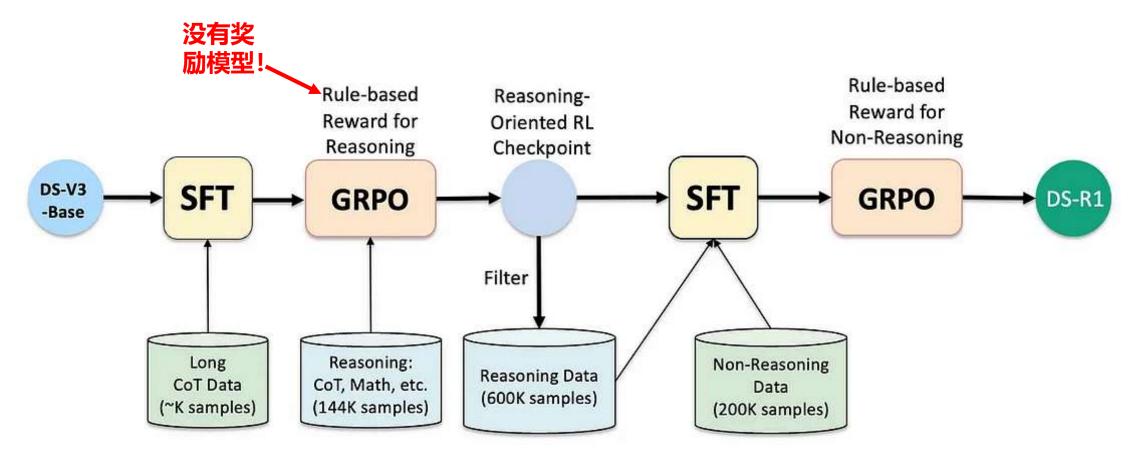
进入TOP梯队 各项指标达到世界第一





## DeepSeek大模型之路

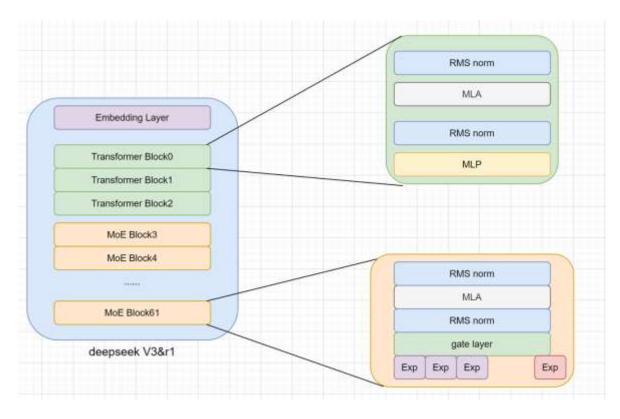
- 2025年1月20日:开源推理模型 DeepSeek-R1
  - □ 继续创新,勇于探索OpenAl说不行的路

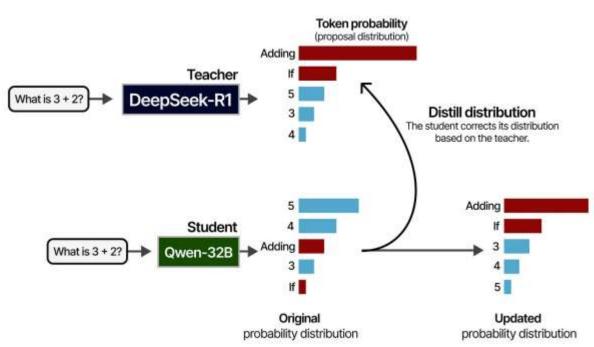


## DeepSeek R1的模型结构









#### R1/V3 模型结构

1个Emedding, 3个普通Transformer, 59个MoE Transformer 671B (6710亿参数),每次激活37B

#### 开源了很多蒸馏版本

Qwen2.5-Math-1.5B, Qwen2.5-Math-7B, Qwen2.5-14B, Qwen2.5-32B, Llama-3.1-8B, and Llama-3.3-70B-Instruct

### 提纲





- What is it: DeepSeek是什么
  - □ 从ChatGPT到DeepSeek-R1, TA到底厉害在哪里?
  - □ DeepSeek基本概念 (用户角度)
- How to use it: 我能用DeepSeek干什么
  - □ 以小见大,掌握思维方法
  - □ 正确理解,打开广阔天地
- Why it works: DeepSeek背后的原理
  - □ Transformer——大模型基础
  - □ DeepSeek模型的发展历程
- Next: 下一步要关注什么
  - □ 生态的爆发就在眼前,整个链条上哪些方面值得关注

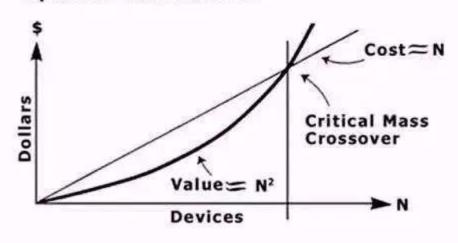




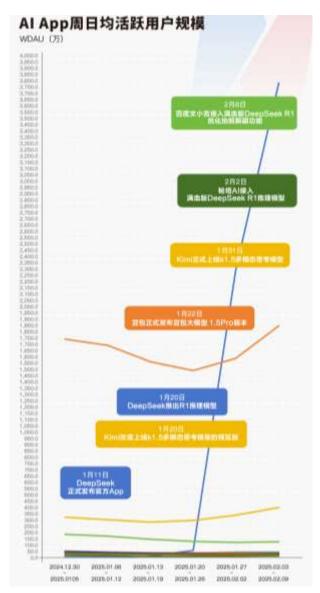


# Metcalfe's Law: v=A\*N^2

The Systemic Value of Compatibly Communicating Devices Grows as the Square of Their Number:

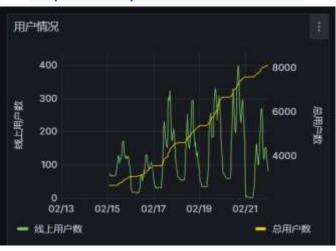


梅特卡夫定律 系统的价值是系统中节点数量的平方关系





#### https://deepseek.hnu.edu.cn/



#### DeepSeek使AI飞入寻 常百姓家

量变引起质变,很可能马上 (甚至已经) 出现 76

## 哪些环节,我们因该关心啥?





行业应用

IT、教育、医疗、交通、城市治理。。。

公共平台

模型云服务、API接口汇聚服务、知识库服务。。。

模型算法

DeepSeek R1/V3、Kimi 1.5、Step-Video。。。

系统软件

推理引擎、训练框架、集群管理。。。

算力底座

算力中心、AI芯片 (GPU) 、高性能网络。。。





#### 算力底座

#### 国产AI芯片(或称为GPU)

- DeepSeek让不少国产AI芯片公司焕发新生
  - 开源: 我们都能安装; 高效: 我们能力弱一点也能上
  - 市场火爆:甲方嘎嘎需要,我们供不应求
- 但是不足还很明显, 值得重点关注的至少有
  - 大规模训练是短板,还是无法撼动NV,**非常痛!** 
    - 训练是创新算法和模型(至少现在还是)的源头
  - 推理效率还比较低,**比较痛** 
    - FP8、显存等等,现在有一点点杀鸡用牛刀的意思

#### ■ 高性能互连

- 多机多卡互连协同
  - 训练必须要;大模型推理也得要 (比如R1 671B)
- 目前NV一家独大,国内不知何时能有挑战者,**非常痛!** 
  - 主要是机间RDMA网络、机内GPU网络等
  - 国内技术研究进入前沿(如我组就做这个),产品还任重道远





#### 行业应用

#### 公共平台

#### 模型算法

#### 系统软件

#### 算力底座

#### ■ 国内状态还比较乐观

- □ 普遍有开源软件
  - PyTorch、vLLM、K8S。。。
- □ 国内实力还不错,人才梯队也有
  - 很多企业都有参与开源或自己研制训练框架、推理引擎等

#### ■ 技术更新非常快!

- □ 对中小企业等本地部署的玩家提出高要求
  - 目前主流推理引擎的更新发版速度以天记
  - 不求研发进去,至少要能看得懂、跟得上、用得会
- □ 要大力培养这方面的人才
  - DeepSeek的成功很大程度得益于这部分人
  - 我省现有这方面的高端人才,想办法聚合
    - 如HNU DeepSeek服务技术支撑小组





#### 行业应用

公共平台

#### 模型算法

系统软件

算力底座

#### ■ 现状比较乐观

- □ DeepSeek等已经证明,我们已处于第一梯队
- 忧患未曾远离
  - □ NV的禁令,短期对模型算法的创新还是影响较大
  - □ 福祸相依: DeepSeek为了规避硬件限制,降本增效,逼出了各种创新
    - > MLA、NSA、MoE。。。

### ■ 下一步注重啥

- □ 开放很重要!
  - 模型开放、算法开放、训练数据开放、推理部署开放
- 用阳谋对抗阴谋,用全中国全世界的智慧一起创新





行业应用

#### 公共平台

模型算法

系统软件

算力底座

### ■ 目前处于比较混战的阶段

- □ 技术含量相对下面三层较底,也没有绝对统一的标准、规范、形式
- □ 极大量的需求,都需要通过这一层接入

### ■下一步

- □ 这里可能成为创业的集中赛道
- □ 我看好知识库服务平台 (点到为止,多的不能再说了③)
  - 行业需求千变万化,归总形式主要是这个
  - > 这块有一定的技术门槛和资源门槛
  - > 对用户体验影响极大





#### 行业应用

公共平台

模型算法

系统软件

算力底座

- 目前形势一片大好,但扎实落地是要务
  - □ 具备专业技能的人,目前已感受到LLM的巨大帮助
  - □ 如何能让更多普通人也感受到?
    - 功能边界、用户体验、智能体、具身智能。。。
- 实现我们下面的目标,得靠这一块!

新一代大模型



帮助大部分的普通人, 摆脱一部分中级甚至 是高级脑力劳动



## 欢迎进一步交流!











# 谢谢!

#### 全国第三家、中西部第一家国家超级计算中心



中心拥有"天河"系列超级计算机、"天河·天马"计算集群等多个计算平台 通用算力达200P Flops (FP64),人工智能专用算力达1000P Flops (FP16),磁盘总容量达50PB。 陈果



中心建设运行"全球互联网域名积積争节点"和"中国国家预域经高新折节点"。 中心数据网络同时接入电信、移动、联通和教育网四大运营商、关键点量通过BGP专择保障 湖南大学

邮箱: guochen@hnu.edu.cn

个人主页: <a href="https://grzy.hnu.edu.cn/site/index/chenguo">https://grzy.hnu.edu.cn/site/index/chenguo</a>