## AI 分享

张驰

April 16, 2025



黑客帝国动画版(2003)海报

## 1 引子

近年,AI 对不少行业都形成了一定的影响,大家对 AI 的热情也愈发高涨。希望通过这篇文章以简单直观的方式介绍大模型领域的常见概念、各种时髦的名词及新兴技术(像是 AI Agent、Function Call、MCP、A2A 等),帮助大家了解当前的热点技术与工具,当工作中涉及 AI 时,可以有一定的判断。这篇文章主要讲解大模型相关技术与工具的背景、功能与使用场景,对于这些背后的原理只做简单阐述,如有兴趣可以进一步阅读参考文献。

## 2 大模型的工作原理

在阐述大模型相关的技术与工具前,需要大家首先对大模型的工作原理有一定了解。对于大模型的详细工作原理可参阅文献 [1]。其实大模型的工作原理很简单,就是四个字"文字接龙",大模型根据输入的 Prompt 计算出下一个可能的字或词,再用此 Prompt 附加上新产生的字或词作为大模型新的输入,重复此过程直至得到完整的结果,大模型的简易工作原理如图1所示:

举个例子,如果向大模型输入 Prompt "今天天气怎么样?",大模型大概会按以下流程进行工作并输出结果:

1. 分词,大模型首先对 Prompt 进行分词处理,将其分解为 token 序列 "今天"、"天气"、"怎么样"与"?"。分词是自然语言处理中非常重要的一步,目的是将连续的文本按语义或语法规则切

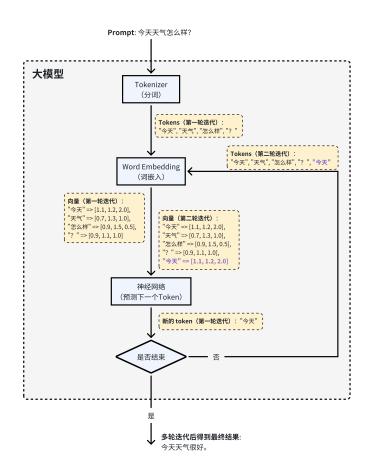


图 1: 大模型的工作流程

分成独立的词语单元,最近大名鼎鼎的 DeepSeek V3 模型采用的是 Byte-level BPE 分词算法。另外,在进行分词前,通常需先对文本进行归一化(Normalize)处理,目的是将不同形式、书写习惯或字符表示的文本统一为一致的格式,以避免因表面形式的差异导致分词错误。对于分词的详细可参阅文献 [2],另外 Hugging Face 也提供了一个 Tokenizer 的 Rust 实现 [3]。;

- 2. 词嵌入,大模型随后对 token 进行词嵌入处理,将每个 token 转化为一个向量,比如"今天"被转化为向量 [1.1,1.2,2.0]。这里大家可能会有疑问,这个功能是将 token 转化为向量,那为什么不叫作"向量化",而是叫作"词嵌入"呢?"词嵌入"这个词最早出现于 Google AI 在 2013 年提出的 Word2vec 模型 [4],词嵌入旨在将每个词赋予唯一的量化值,并且语义较近的词的量化值间的距离应当近,语义较远的词的量化值间的距离应当远,另外每个词在不同的上下文中可能会有不同的语义,为了承载语义的复杂性,量化值通常是多维向量,这里推荐阅读文献 [5];
- 3. 预测, 大模型再将向量输入至神经网络进行计算得到一个新的 token, 如"今天";
- 4. 附加, 大模型再将新的 token 附加至之前的 token 序列, 得到新的 token 序列 "今天"、"天气"、"怎么样"、"" 与 "今天";
- 5. 重复步骤 2-4 直至得到最终结果。

## 引用

[1] J. Alammar. "The illustrated transformer." Accessed: 2025-04-03, Personal Blog. (2018), [Online]. Available: https://jalammar.github.io/illustrated-transformer/.

- [2] Glan 格蓝. "LLM 大语言模型之 Tokenization 分词方法 (WordPiece, Byte-Pair Encoding (BPE), Byte-level BPE(BBPE) 原理及其代码实现)" Accessed: 2025-04-04, Personal Blog. (2023), [Online]. Available: https://zhuanlan.zhihu.com/p/652520262.
- [3] [Online]. Available: https://github.com/huggingface/tokenizers (visited on 04/04/2025).
- [4] T. Mikolov, K. Chen, G. Corrado, and J. Dean, Efficient estimation of word representations in vector space, 2013. arXiv: 1301.3781 [cs.CL]. [Online]. Available: https://arxiv.org/abs/1301.3781.
- [5] 康斯坦丁. "没有思考过 Embedding,不足以谈 AI." Accessed: 2025-04-06, Personal Blog. (2023), [Online]. Available: https://zhuanlan.zhihu.com/p/643560252.