# Transformer Plus: 未来AI大模型架构设想

刘群 LIU Qun

Huawei Noah's Ark Lab

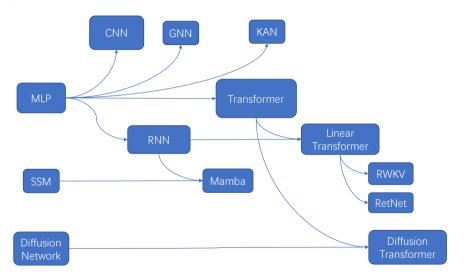
人工智能与算力底座研讨会

2024.05.10-11, 东莞

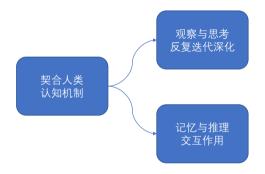




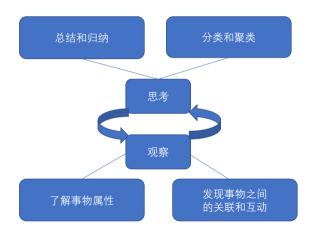
# 深度学习模型的发展路径



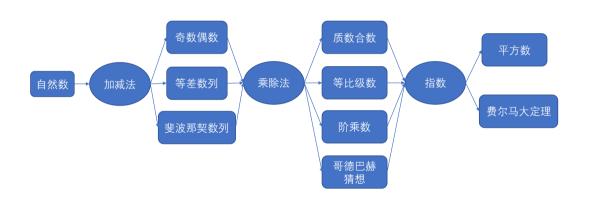
# Transformer为什么这么成功



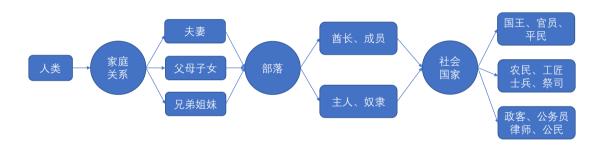
## 人类认知过程——观察与思考的反复迭代



### 人类对自然数的认知过程



# 人类对自然语言的认知过程

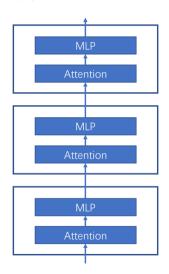


### Transformer模拟了观察与思考的迭代过程

MLP层:分类聚类 → 思考



Attention层: 建立关联 → 观察



#### Transformer模拟了记忆与推理的交互过程

- ▶ Transformer为每个token保留KV值
  - ▶ 记忆可以随着context的增长而无限加长,避免了记忆的弱化问题
- ▶ 多层深度网络的迭代,可以很好地学到序列中潜在的复杂结构
  - ▶ 很多研究工作表明Transformer可以很好地学到语言的结构信息
  - ▶ 结构信息有利于在推理的时候聚焦在相关部分,忽略不相关部分
- ▶ Softmax具有极好的选择性,可以准确找到记忆中的相关部分
  - Colins et al., In-Context Learning with Transformers: Softmax Attention Adapts to Function Lipschitzness, arXiv:2402.11639v1

#### Transformer模型的弱点

#### ▶ 复杂度:

- ▶ Attention的时空复杂度是context长度的平方
- ▶ MLP的时空复杂度是隐藏层表示维度的平方

#### ▶ 稀疏性

- ▶ Attention是高度稀疏的,每个token推理只需attend到少数历史token
- ▶ MLP中间层神经元的激活也是高度稀疏的,每次只有少量神经元被激活
- 不同层之间相似度很高
- ▶ 跟符号表示的GAP
  - 人的思考有一部分是用符号进行的
    - ▶ 比如一个人熟悉的人,在大脑中一定有神经元直接对应
    - ▶ 人在理解句子的时候,大脑中通常会形成一副图像
    - ▶ 人脑中有一个海马体,可以保留人的记忆信息,并对时间有感知
  - ▶ 现在的深度神经网络(包括Transformer)在进行处理符号的时候还很笨拙,体现在对符号的表示推理都非常不经济,效率很低

#### 未来AI大模型架构设想: Transformer Plus

- ▶ Transformer的主体架构不变
- ▶ 利用模型的稀疏性,对模型结构进行优化,提高效率,降低复杂度
  - ▶ 量化、剪枝
  - ▶ 跨层推理(Skip-layer、Early Exit、Mixture-of-Depth)
  - ▶ 以存代算
    - ► Attention层和MLP层都可以kNN相似度检索,找到激活度高的token或者神经元,而 忽略其他token和神经元
    - ▶ kNN检索复杂度远低于序列长度或表示维度
- ▶ 与符号计算的结合
  - ▶ 外部结合方式:引入外部记忆单元和符号计算单元
  - ▶ 内部结合方式:在Transformer内部引入符号表示单元

# Thank you!

# 把数字世界带入每个人、每个家庭、每个组织,构建万物互联的智能世界。

Bring digital to every person, home and organization for a fully connected, intelligent world.

Copyright©2018 Huawei Technologies Co., Ltd. All Rights Reserved.

The information in this document may contain predictive statements including, without limitation, statements regarding the future financial and operating results, future product portfolio, new technology, etc. There are a number of factors that could cause actual results and developments to differ materially from those expressed or implied in the predictive statements. Therefore, such information is provided for reference purpose only and constitutes neither an offer nor an acceptance. Huawei may change the information at any time without notice.

