思维链(CoT)

1.什么是思维链提示?

思维链(CoT)提示过程是一种最近开发的提示方法,它鼓励大语言模型解释其推理过 程。下图显示了 few shot standard prompt (左)与链式思维提示过程(右)的比 较。

Standard Prompting

- Q: Roger has 5 tennis balls. He buys 2 more cans of tennis balls. Each can has 3 tennis balls. How many tennis balls does he have now?
- A: The answer is 11.
- Q: The cafeteria had 23 apples. If they used 20 to make lunch and bought 6 more, how many apples do they have?

Model Output

A: The answer is 27.



Chain of Thought Prompting

Input

- Q: Roger has 5 tennis balls. He buys 2 more cans of tennis balls. Each can has 3 tennis balls. How many tennis balls does he have now?
- A: Roger started with 5 balls. 2 cans of 3 tennis balls each is 6 tennis balls. 5 + 6 = 11. The answer is 11.
- Q: The cafeteria had 23 apples. If they used 20 to make lunch and bought 6 more, how many apples do they have?

Model Output

A: The cafeteria had 23 apples originally. They used 20 to make lunch. So they had 23 - 20 = 3. They bought 6 more apples, so they have 3 + 6 = 9. The answer is 9.

思维链的主要思想是通过向大语言模型展示一些少量的 exemplars, 在样例中解释推 **理过程、大语言模型在回答提示时也会显示推理过程**。这种推理的解释往往会引导出 更准确的结果。

2.思维链提示本质是什么?

通过在少样本学习中提供一系列中间推理步骤作为"思路链",可以明显改善语言模型 在算术、常识和符号推理任务上的表现、尤其是在一些标准提示效果不佳的难题上。 这种"思路链提示"方法模拟了人类逐步推理的过程,让语言模型也能够逐步组织语言 进行多步推理。

这种通过简单提示就**能激发语言模型强大推理能力**的发现极具启发意义。它展示了模 型规模增长带来的惊人结果,以及探索语言内在的逻辑结构的巨大潜力。当然,语言模 型生成的思路链不一定准确合理,还需要进一步提高其事实性。

3.思维链提示 与 标准的提示学习方法有什么不同?

"思路链提示"方法是在少样本学习中,在输入-输出对的输出部分提供**一系列中间推** 理步骤,来增强语言模型的复杂推理能力。

与只给出最终输出的标准提示学习不同,"思路链提示"提供了从输入到输出的完整推理路径。这模拟了人类逐步思考解决复杂问题的过程。

当语言模型足够大时,这种提示方法可以显著提升它们在需要多步推理的任务上的表现,尤其是在标准提示效果不佳的情况下。这为进一步增强语言模型的复杂推理能力提供了一条新的思路。

4.思维链提示 为什么可以提高语言模型的复杂推理能力?它的优势在哪里?

"思路链提示"可以提高语言模型复杂推理能力的优势主要体现在以下几个方面:

- 1. **分解复杂问题**。思路链可以将多步推理任务分解成多个简单的子任务,降低问题难度。
- 2. 提供步骤示范。思路链为每一推理步骤提供了语言表达,示范了如何逐步推理。
- 3. 引导组织语言。思路链的语言表达引导模型学习组织语言进行逻辑推理。
- 4. 加强逻辑思维。思路链让模型模拟人类逻辑思维的过程,强化逻辑推理能力。
- 5. 调动背景知识。思路链中的语言表达可以激活模型的背景常识,帮助推理。
- 6. 提供解释性。思路链使模型的推理过程可解释,便于 debugging。
- 7. 适用范围广。思路链原则上适用于任何文本到文本的任务。
- 8. 单模型多任务。基于同一模型就可以做思路链提示,无需针对每一个任务微调。
- 9. 少样本学习。只需要给出几个示范示例,不需要大量标注数据。

综上,"思路链提示"通过提供逐步推理思路,可以有效增强语言模型的复杂推理能力。

5.思维链提示 适用场景 有 哪些?

作者在以下三个方面进行了实验,验证了"思路链提示"可以提高语言模型的复杂推理能力:

- 1. **算术推理**:在数学文本问题解答等任务上,思路链提示可以大幅提高模型的算术 推理能力,例如在 GSM8K 数据集上准确率提高了两倍。
- 2. **常识推理**:在需要常识推理的 CSQA、StrategyQA 等数据集上,思路链提示也显示出明显提升,证明其适用范围广。
- 3. <mark>符号推理</mark>:在符号操作任务上,思路链提示可以帮助模型推广到更长的未见过的 序列,实现长度泛化。

总体来说,实验结果显示,**相比标准提示学习,思路链提示可以显著提升大规模语言** 模型在需要复杂推理的任务上的表现,特别是在标准提示效果不佳的情况下,效果更加明显。

这证明了思路链提示可以有效增强语言模型的复杂推理能力,为语言模型注入人类式的逻辑思维模式,是一种有效的训练范式。

6.思维链提示 目前还存在哪些不足点?

作者主要讨论了以下"思路链提示"方法的局限性和给后续研究带来的改进方向:

- 1. 生成的思路链**不一定事实准确**,需要进一步改进提高事实性。
- 2. 思路链提示的成功依赖于较大规模的语言模型,使用成本较高。
- 3. 思路链的标注成本较高,不易大规模应用。可以考虑自动生成思路链。
- 4. 思路链的<mark>提示示例易受提示工程影响</mark>,结果变化大。可以探索更稳健的提示方法。 法。
- 5. 思路链并不能完全反映模型的计算过程, 理解内在机制需要更深入研究。
- 6. 思路链提示在一些简单任务上的效果提升有限,可以扩展应用范围。
- 7. 可以探索不同的模型架构、预训练方式对思路链的影响。
- 8. 可以研究如何在小模型上也取得思路链提示的效果等。

总体来说,后续研究可以在<mark>提高思路链质量、拓展适用范围、理解内在机制</mark>等方面开展,以推动这一新范式的发展。

7.思维链提示 对推动语言模型复杂推理能力研究有哪些启发和影响?

我认为这篇论文对推动语言模型复杂推理能力研究有以下几点启发:

- 1. 提出了思路链提示这一<mark>新颖的训练范式</mark>,为增强语言模型推理能力提供了新的思路。
- 2. 证明了语言表达的中间推理步骤对语言模型的重要作用。
- 3. 显示了模型规模增长对产生正确思路链的 importance。
- 4. 表明了探索语言内在的逻辑结构的巨大价值和潜力。
- 5. 展示了语言模型的惊人推理潜力,通过简单提示就能实现强大的推理。

但要实现真正的通用人工智能, 仍面临一些挑战:

- 1. 思路链的质量和正确性仍需提高。
- 2. 对语言模型内在推理机制理解不够。
- 3. 在更复杂的场景中测试其推理能力。
- 4. 推广到更多不同类型的推理任务上。
- 5. 在实际应用中展示其推理能力。
- 6. 需要更大规模的模型作为支撑。
- 7. 提高样本效率,降低使用成本。

总体而言,这篇论文对探索基于语言的推理范式提供了重要启发,但要实现真正的通用 人工智能还需要持续深入的研究。

8.如何通过增加模型规模来获得语言模型强大的思路链推理能力的?这与模型获得的哪些能力有关?

作者通过不断增加模型规模(参数量)来获得语言模型更强大的思路链推理能力,主要与以下方面的能力获得有关

- 1. **算术运算能力的提升**:参数量越大的语言模型,其基本的算数运算能力越强,可以 更准确地完成思路链中的算术推理。
- 2. **语义理解能力的增强**: 模型规模越大,可以建立更丰富的词汇语义信息,有助于分析理解问题语义。
- 3. <mark>逻辑推理能力的增强</mark>:参数量提升可以增强模型的逻辑推理建模能力,有助于构建合理的推理链。

- 4. <mark>知识表示能力的扩展</mark>: 规模更大的模型可以学习更丰富的知识,提供问题所需的相关背景常识。
- 5. **长依赖建模能力的提高**: 参数量的增加可以增强模型学习长距离依赖的能力,有利于推理链的生成。
- 6. 抽象建模和泛化能力增强: 更大模型可以学到更抽象的知识表示,并应用到新问题上。
- 7. 计算资源和数据集规模的提升: 计算资源增加可以支持训练更大模型,大数据集可以提供更丰富的学习素材。

因此,模型规模的提升与思路链推理能力的增强是分不开的,二者相辅相成。合理扩大模型规模是获得强大思路链推理能力的关键途径之一。

9.你认为可以在哪些其他方面应用"思路链提示"这一思路来提升语言模型的能力?

文章探讨了一个非常有趣的方法,可以通过在少量示例中给出自然语言"思路链"来提升大规模语言模型的推理能力。我认为"思路链提示"可以应用于以下几个方面来进一步提升语言模型:

- 1. 复杂问题解决:例如数学题或逻辑推理等需要多步推理的问题。思路链可以帮助语言模型分解问题,逐步解决。
- 2. 程序合成:可以提示语言模型先输出每一行代码的自然语言说明,然后再输出实际代码,从而合成程序。
- 3. 翻译:可以提示语言模型先输出源语言到目标语言的逐词翻译,然后整合生成完整的翻译结果。
- 4. 总结:可以提示语言模型先输出段落的主题句,然后输出段落的要点,最后生成完整的总结。
- 5. 创作:如创作故事或诗歌,可以提示思路链,让语言模型按照故事情节或诗歌主题 逐步创作。
- 6. 问答:可以提示思路链让语言模型解释其推理过程,而不仅仅给出结果,提高问答的透明度。
- 7. <mark>对话:</mark> 在闲聊对话中提示思路链,让语言模型的回复更合理逻辑,而不仅是无意义的应答。

8. 可解释的预测: 在进行预测任务时,让语言模型输出导致预测结果的推理链,提高可解释性。

总之,适当引导语言模型输出思路链,可以在多种任务中帮助其更好地推理和解决问题, 是一种值得进一步探索的有趣思路。未来的研究可以在更多领域验证这种方法的有效 性。

10.这篇论文仍有哪些可以改进之处

根据我对这篇论文的理解,它在探索使用"思路链提示"提升语言模型推理能力方面做了很好的尝试,但仍有一些可以改进之处:

- 1. 提示的泛化能力有限: 当前的提示方式过于依赖具体的示例,泛化能力有限,需要更多提示示例才能适应新的任务。未来研究可以探索如何用更少示例或从零示例中泛化。
- 2. 提示编写需要专业知识: 思路链提示当前需要人工编写,需要一定专业知识。可以探索自动生成提示的方法。
- 3. 结果正确性无法保证: 思路链不保证完全正确,可能导致错误结果。可以结合验证器提高正确性。
- 4. <mark>评估任务范围有限</mark>:目前主要在算术推理上评估,可以拓展到更多语言任务上验证效果。
- 5. 模型规模大: 当前只在千亿和百亿参数量级模型上见效,可以研究在小模型上应用的方法。

11.你认为关键的未来研究方向是什么?

- 1. 提高提示泛化能力,减少人工参与。
- 2. 在更多语言任务中验证效果,评估推理能力。
- 3. 在小型模型上也实现类似推理提升的技术。
- 4. 结合验证器等手段提高生成的事实准确性。
- 5. 用提示的思路探索不同的模型结构设计。

总体来说,**使用提示强化语言模型推理是非常值得探索的思路,关键是要提高泛化能力**,降低使用门槛,并保证结果正确性。这需要跨领域的持续研究来逐步实现。