### 文档说明

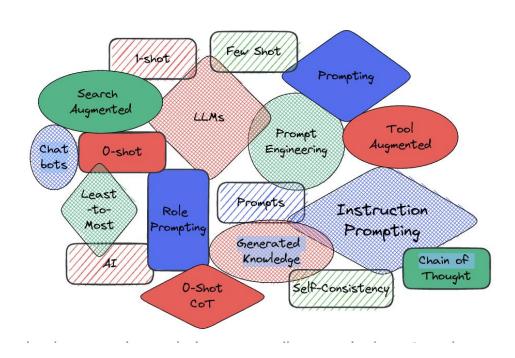
本文档是针对 ChatGPT 日常涉及的提示 ( Prompt ) 用法做了总结。

基本概念部分如无兴趣的可以直接略过。

ChatGPT 常规用法并不复杂,没有阅读习惯的朋友,在看本文档时完全看插图也都能领会。

使用 chatGPT 最核心的是提好问题,尽量将问题拆细了,问题的太泛,给出的答案往往也失去了参考价值。

### 基本概念



简单的提示技术和术语。

为了理解 prompting/prompt engineering ,需要知道一些基本的 AI 概念。

#### 0-shot

描述模型在没有接受任何训练样本的情况下进行推理或生成的能。

"0 shot" 的目标是让模型具备一定的泛化能力,能够从先前的训练中获得一般的语言理解和生成能力,从而应对新领域或任务的要求。

#### 1-shot

描述模型或算法在只给出一次样本或一次提示的情况下进行学习或推理的能力。

从非常有限的样本中进行学习。传统的机器学习算法通常需要大量的样本数据来进行训练,但1shot

的目标是在仅有一次或非常有限的样本情况下实现学习。

#### Few-shot

模型在接受少量训练样本的情况下进行学习和推理的能力。

仅有少量训练样本的情况下能够学习并进行有效的推理。在现实应用中,获取大规模标注数据是非常困难的。

#### **Prompting**

帮助模型理解用户的意图并生成符合预期的回答,引导模型生成与指定任务或主题相关的回答。

#### LLMs (语言模型)

语言模型是一种机器学习模型,用于生成自然语言文本或预测给定上下文的下一个单词或短语。模型能够学习语言的规律和结构,从而生成类似人类语言的文本。

#### Tool augmented (工具增强)

使用技术工具或软件来增强人类的能力或改善工作效率。

可以应用于各个领域,从工业生产到计算机科学和日常生活中的各种任务。

#### Instruction prompting (指令提示)

明确和详细的指令来引导语言模型生成特定类型回答。

目的是通过提供清晰的指导,帮助模型生成符合预期的输出。

明确告诉语言模型所需的回答内容、格式或要求,例如机器翻译、问题回答、文本摘要等。

提供更精确和可控的结果,但也需要 户提供详细和准确的指令,以确保模型能够理解。

#### Prompt Engineering(提示工程)

在使用语言模型时设计和构建有效的提示或问题的过程。

通过精心设计的提示,可以引导模型生成特定类型的回答或完成特定任务。

#### Role Prompting(角色提示)

以特定角色身份生成回答。通过为模型指定一个角色或身份,引导模型以该角色的视角生成相关回答,使得对话内容更具一致性和连贯性。

#### Instruction Prompting(指令提示)

给出明确和详细指令来引导模型生成特定类型回答,如前面所解释的,帮助模型更精确地满足用户的需求,并生成符合预期的输出。

#### Search Augmented (增强搜索)

通过技术工具或算法来增强搜索引擎的功能和效果。

通过应用增强搜索技术,可以提供更准确、全面或个性化的搜索结果,从而改善用户的搜索体验。

#### Tool Augmented (工具增强)

这个术语在之前已经解释过了,通过使用技术工具或软件来增强人类能力、改善工作效率或提供额 外功能的概念。

#### Chat bots (聊天机器人)

能够模拟人类对话的计算机程序。

聊天机器人可以与用户进行对话,并根据用户的输入生成相应的回答。

#### Generated Knowledge(生成的内容)

语言模型生成的文本内容,其中包含模型在训练过程中学习到的知识和模式。

生成的内容可能是对先前提供的数据或上下文的总结、推理或预测,可能包含模型的偏见、错误或不准确的信息。

#### 什么是人工智能(AI)?

人工智能是一个领域,在这个领域中,人们创建了能够像人类一样"思考"的"智能"算法。 这些算法可以撰写文章、解决数学问题并创作艺术作品。

人工智能目前正在革命性地改变许多行业,包括新闻报道、医疗保健和教育。

尽管人工智能非常有用,但它需要人类来指导它的行动。

通常情况下,人工智能就像个五岁左右的孩子,能做很多事情,但需要仔细的指导才能做得好。

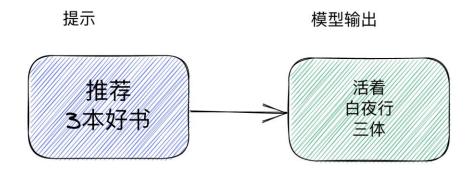
能够正确指导人工智能是一项非常强大的技能。

那么, 你如何与它们沟通?

本课程讨论的人工智能可以理解人类语言,因此,我们通常可以描述我们想要完成的任务。例如, 我们可以告诉一个人工智能:"写一篇关于人工智能好处的文章。"

下面进入主题,一起了解怎么让 chatGPT 能更好的服务于我们的要求。

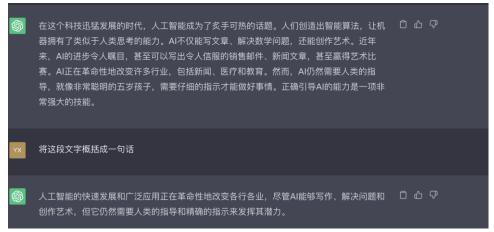
### 提示( Prompting)



指导人工智能执行任务的过程被称为提示(prompting)。

我们向人工智能提供一组指令(即提示),然后它执行相应的任务。 提示可以是简单的指令或问题,也可以是庞大的文本内容。

下面是一个提示的例子:

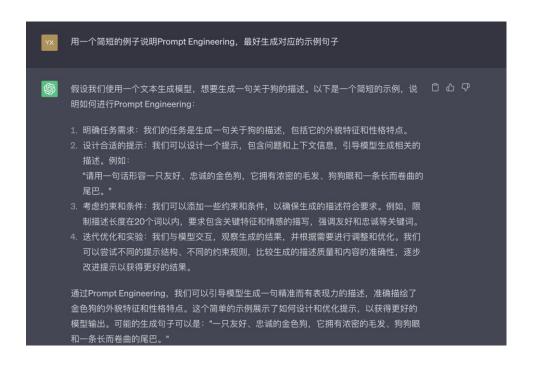


我们发现一个提示,让 chatGPT 把内容总结后输出。

### 提示工程( Prompt Engineering)

旨在设计和优化提示,以引导 AI 模型生成更准确、相关和有用的输出,是一种方法论或策略。

它涉及任务理解、提示设计、约束规则和结果评估等方面,通过不断迭代和实验来改进和优化模型的表现。

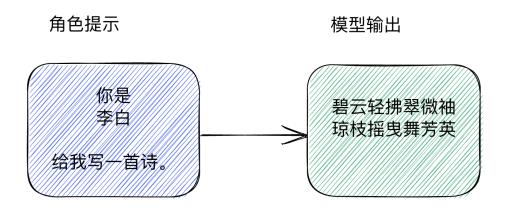


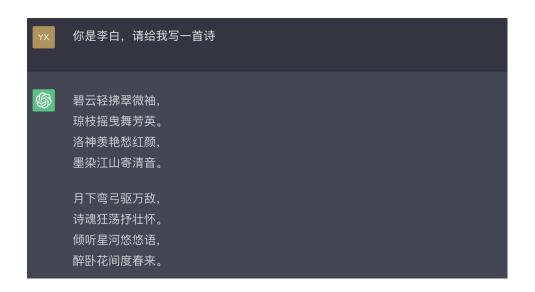
# 给予指示( Giving Instructions )

如果想把一封电子邮件中的个人信息替换掉,在输入邮件内容之前,可以加一段提示,如下面所示:



# 角色提示( Role Prompting )





另一种提示技术是为 AI 分配角色。

例如,可以从"你是医生"或"你是律师",然后 让人工智能回答一些医学或法律问题。



# 少量样本提示( Few shot prompting )

使用少量的文本来指导模型生成特定的响应。

这里的少量样本是指示例的条数。对应开始提到的 0-shot、1-shot 的概念。

#### 提示是一种强大的技术,可以让模型产生准确且格式正确的输出!

Few-shot prompting就是我们常说的"依葫芦画瓢","照猫画虎"吧

是的,Few-shot prompting可以理解为一种类似于"依葫芦画瓢"或"照猫画虎"的方法。它基于 〇 〇 ワ

一些示例的模式或特征,通过模仿或推理生成类似的输出。通过提供少量的示例或提示,模型可以利用这些样本来生成符合预期的响应。

这种方法在自然语言处理领域中被广泛使用,特别是用于生成任务驱动的对话或文本生成。通过提供示例输入和对应的输出,模型可以学习到输入和输出之间的关联,并在后续输入中应用这种关联,以生成类似的输出。

虽然Few-shot prompting在一些情况下可以产生较好的效果,但仍然存在一定的限制。模型的生成结果受到示例的质量和数量的影响,同时也需要合理的任务描述和查询来引导模型的生成过程。

#### 具体示例:

yx 歌曲名称: 《小幸运》

我相信我们会在那一天,相遇在人群之中

歌曲名称: 《岁月神偷》

时间就像一条无声的河流,悄悄地带走了过往

希望这个解释对您有所帮助!如果您有任何其他问题,请随时提问。

生成一首关于爱情的歌词

当爱情来临的时候,心跳如歌,缠绵的旋律在空气中飘扬。你是我生命中最美的旋律,让我 🚨 🖒 🖓 感受到爱的魔力。每一个呼吸都充满了你的存在,爱情是我们共同的信仰。

你是我的小幸运,如此温柔地走进我的生活,让我感到幸福无比。每一次相遇都是上天的安排,我们注定要在爱的世界里相守。你的笑容是我最美丽的画面,每一次与你相伴都是一段 美丽的故事。

岁月如梭,但爱情却永恒。无论时间怎样流转,我们的爱情将永远如初。每一个瞬间都是珍贵的,让我们牵手走过岁月的长河。爱情是岁月神偷,它悄悄地将我们的心连结在一起,让我们的爱意蔓延到永远。

让爱在歌声中绽放,让我们的心跳成为爱的旋律。爱情是生命的指南针,让我们相互扶持, 共同创造美好的未来。让我们用真挚的情感编织爱的乐章,让爱在歌声中永远绽放。

这是一首关于爱情的歌词,灵感来源于《小幸运》和《岁月神偷》的歌曲。它表达了爱情的 美好、坚定和永恒,希望能够触动人心并传递爱的力量。请注意,这只是一个模拟的生成示 例,实际生成的歌词可能会根据模型的训练和上下文而有所不同。

#### 示例说明:

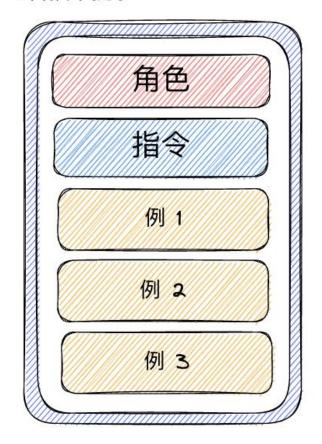


#### 使用说明:



# Combining Techniques (组合技术)

### 组合技术提示



到目前为止,我们只研究了不同类型的提示。

将这些不同的提示技巧组合起来可以产生更强大的提示。

具体示例:

#### 上下文:

你是一名厨师,正在准备一道美味的晚餐。你的目标是用新鲜食材和创意菜谱创造出令人惊叹的菜肴。

#### 指令:

请使用下面的示例来生成一个关于海鲜的菜谱:

#### 示例 1:

输入:食材:鲜虾、洋葱、蒜瓣

输出:炒虾仁:将鲜虾炒至金黄色,加入切碎的洋葱和蒜瓣,翻炒均匀。

#### 示例 2:

输入:食材:扇贝、葱姜蒜、豆豉酱

输出: 豉椒炒扇贝: 用葱姜蒜爆炒扇贝, 加入豆豉酱调味, 翻炒均匀。

#### 示例 3:

输入:食材:鱼片、豆腐、青菜

输出:清蒸鱼片:将鱼片放在豆腐和青菜上,加入清汤,用蒸锅蒸熟。

生成一道关于海鲜的创意菜谱。





# 规范化提示( Formalizing Prompts )

将提示或指令进行形式化处理,以使其更加明确、具体和可操作。

通过规范化提示,确保模型在生成文本或执行任务时,能够更准确地理解和满足预期的要求。

包括以下方面:

指定特定的输入格式和参数:明确要求模型接收哪些输入和如何组织这些输入。

设定任务目标和约束:清晰地定义模型需要完成的任务目标,同时给出一些约束或限制条件。

提供示例或模板:给出示例输入和相应的期望输出,用于指导模型生成类似的结果。

确定上下文或背景信息:提供必要的上下文或背景信息,帮助模型更好地理解任务或生成上下文相关的回答。

通过规范化提示,我们可以更精确地引导模型的行为,并获得更可控和可预测的输出结果。这对于训练和调试模型以及在特定领域或任务中使用模型都非常有价值。

在 OpenAI 中,规范化提示是一种重要的技术手段,用于指导和约束模型的生成能力,以满足用户的需求和预期。



这一组提示的几个不同部分会反复出现。它们大致包括:

角色: 指定提示中所涉及的角色或身份。

指令/任务:明确指示模型需要执行的操作或任务。

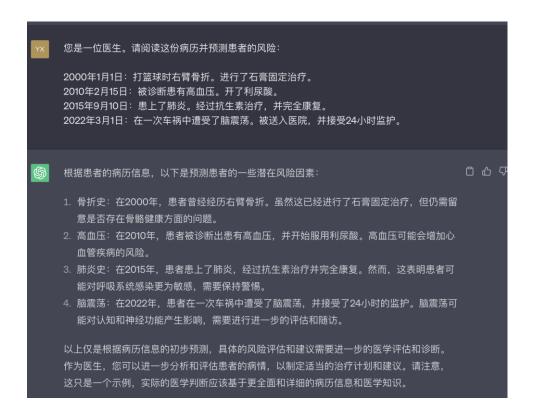
问题:包含一个明确的问题,模型需要回答或解决。

上下文: 提供相关的背景信息,帮助模型理解提示的背景或情境。

示例(Few-shot): 提供示例输入和相应的输出,以引导模型在类似情况下的生成能力。

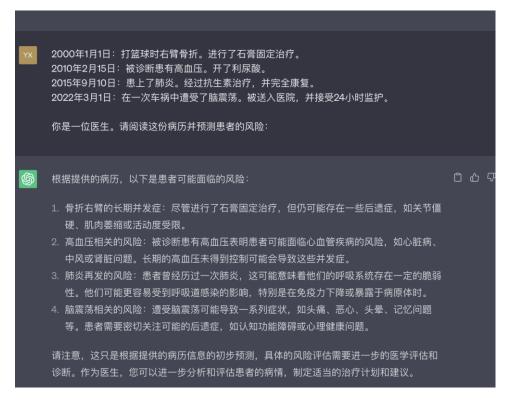
这些部分可以根据具体的提示目标和需求进行灵活组合和调整,将这些部分结合在一起,能更精确地引导模型的行为,使其更好地满足所需的任务和结果。

来看一个示例:



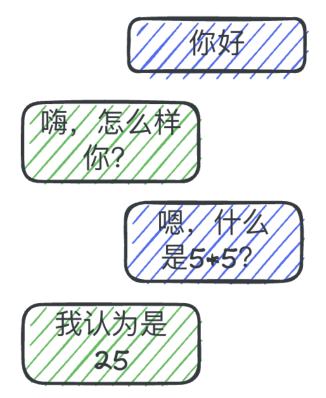
在这个示例中,角色是医生,指令是预测患者的风险,上下文是给出的病历信息。根据这些信息,可以分析和预测患者的健康状况,并给出可能的风险因素或建议。

也可以把角色和背景放在最后说,如下示例:



可以根据书写习惯自行选择组合的顺序。

### 聊天机器人基础知识 (Chatbot Basics)



GPT-3 是一种没有记忆的大型语言模型(LLM)。 当你向它提问(作为提示)时,它不会记住你之前问过的任何问题。 ChatGPT 这样的聊天机器人能对话历史,这是非常有用的!

聊天机器人可以回答问题、提供摘要、分析和编写文本或代码。 但它真正价值只有在使用良好的提示时才能体现出来。 我们将探讨一些基本方法,如使用风格指导、描述符和引导,来更好地利用聊天机器人。

## 风格指导

风格指导就是要求 AI 以特定的风格进行对话。

当没有提供风格指导的问题时, ChatGPT 通常会返回一两个短的段落作答, 偶尔也会返回很多内容。

我们可以先提供了一些细节,然后要求它按照特定的语调进行回答!如在提示的末尾添加一个风格描述来自定义 ChatGPT 的回答。

如果想得到更加口语化的回答,可以要求它以友好或非正式的语气进行对话;

如果想得到更易读的格式,可以提出要求,以项目符号列表的形式回答; 如果想得到一个有趣的回答,可以要求它用一系列打油诗的形式回答。

让他以某种角色的口吻说一段话, 示例



以指定格式写一段文字,示例如下:



当然,还输入一段话,让它从中找规则,然后再模仿写出一段话。

### 引导式提示

由于聊天机器人对话的结构, 你给的第一个提示的形式可以影响后续对话, 因些, 需要增加一些额外的结构和规范,来灵活适应对话。

让我们建立一个对话,允许我们在对话中与一位教师和一位学生分别进行对话。

我们希望学生和教师都有自己的语言风格,因此,我们需要指定希望回答的格式,在学生和老师的对话间正确切换。

具体示例:



可以看出,它好像是明白了我们定义的规则。

提一个问题试试:"哲学中最有趣的领域是什么?",看看它怎么回答。



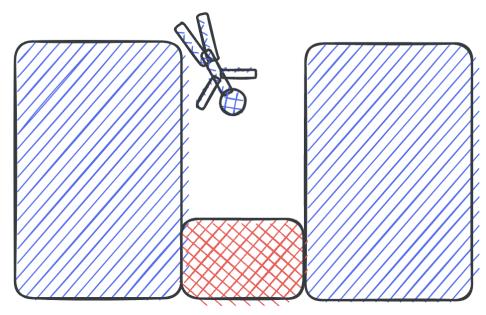
以老师的口吻向学生提问,示例:



回答看到起来符合我们的预期,以学生的身份回答了提问。 ChatGPT 日常应用基本说完了,后面是一点扩展阅读,有兴趣的朋友可以看看。



# 大型语言模型的缺陷



大型语言模型( LLMs ) 非常强大,但并不完美。在使用它们时,有许多陷阱需要注意。

## 引用来源

大部分情况下,语言模型无法准确地引用来源。

这是因为它们无法访问互联网,也无法确切记住信息的来源。经常会生成看起来不错,但来源完全 不准确。

### 偏见

经常在生成刻常规回答时存在偏见。

当大语言模型(LLM)遇到自己不知道答案的问题时,它们经常会生成虚假信息。有时它们会表示不知道答案,但更多时候它们会自信地给出错误的答案。

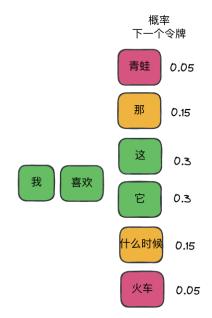
## 数学计算

大语言模型 (LLM) 在数学方面通常表现不佳。它们对简单的数学问题处理往往不理想,而且在处理更复杂的数学问题时通常无法解答。

# 引导式操作

用户通常可以欺骗大语言模型(LLM)生成任何他们想要的内容。

### 大语言模型 (LLM)设置



大语言模型 (LLM)的输出受到配置超参数的影响,这些超参数控制模型的各个方面,比如模型的"随机性"。通过调整这些超参数,可以产生更具创意、多样化和有趣的输出。 在本节中,我们将讨论两个重要的配置超参数以及它们对 LLM 输出的影响。

### **Temperature**

控制语言模型输出随机性的配置超参数。

较高的 Temperature 值会使输出结果更加多样化和创造性,而较低的 Temperature 值则会使输出结果更加保守和一致。

调整 Temperature 可以在一定程度上影响生成文本的风格和变化程度。

# 其他的超参数

温度(Temperature)和 top p 等超参数可以显著影响语言模型的输出。

温度(Temperature)和 top p 值都可以通过控制生成文本的随机性和多样性来影响语言模型的输出。

较高的 Temperature 或 top p 值会产生更不可预测和有趣的结果,但也增加了出现错误或无意义文本的可能性。

较低的温度或 top p 值可能会产生更保守和可预测的结果,但可能导致文本的重复或乏味。

总之,温度、top p 和其他模型配置超参数是在使用语言模型时需要考虑的关键因素。

通过理解这些超参数与模型输出之间的关系,从业者可以为特定的任务和应用优化他们的提示。