Example: 医生: 你好,有哪儿里不舒服的吗?患者:肚子上面那里有点痛。就很闷。医生:这个有多少年了呢患者:有七年了。最近三个月痛的更厉害了,次数还多了。医生:一般是什么时候痛呢,吃饭前还是吃饭后患者:吃饭前。医生:吃完饭以后有没有好一点患者:好很多了。但这几个月吃完东西还是感觉很痛。医生:最近皮肤颜色有变化吗,会不会有想吐的情况患者:没有。医生:大便正常吗,有没有黑便什么的患者:有时候有一点黑。医生:以前有没有吃过什么药患者:没有。医生:之前有做过胃镜什么的吗患者:没有,没做过什么检查。医生:最近吃的怎么样,体重有没有轻了患者:吃的挺好的,没有轻。医生:以前还有其他的病吗,糖尿病高血压这些有吗,冠心病有吗患者:有高血脂3年了,别的都没有。

### Generate 函数

需要你协助完成病历信息抽取任务,当我给你一个病人自述时,帮我抽取出句子中的主诉(即患者自我表达自身症状及其持续时间、性质或程度等,可为医生提供诊断疾病的方向。不超过 20 字),现病史是主要部分,包括询问患者的症状发作日期以及症状、原因等,并且要询问患者的一般情况,如食欲、体重、睡眠等),既往病史(即询问患者过去曾患有过什么疾病,以及既往有无外伤、手术等各种情况,尤其是与患者就诊时相关的病史要仔细询问),并按照 JSON 的格式输出,如果缺少信息用'无'来表示,多个值之间用','分隔。请根据以上对话,生成相应的 JSON 格式病历信息。

```
```json
    "patient_age": 45,
    "main complaint": "肚子上方疼痛",
    "duration": "7 years",
    "severity": "加重,频率增加".
    "location": "上腹部",
    "frequency": "饭前",
    "relief": "饭后好转",
    "color_change": "无",
    "vomiting sensation": "无",
    "black stools": "有时",
    "previous medications": "无",
    "previous examinations": "无",
    "recent_饮食":"良好,未减轻体重",
    "previous_conditions": "高血脂 3 年",
    "other_systemic_conditions": "无",
    "work_pressure": "大"
}
```

## 出现问题:太多的种类

### 修改后的 prompt:

"需要你协助完成病历信息抽取任务,当我给你一个病人自述时,帮我抽取出句子中的主诉(即患者自我表达自身症状及其持续时间、性质或程度等,可为医生提供诊断疾病的方向。

不超过 20 字),现病史(现病史是主要部分,包括询问患者的症状发作日期以及症状、原因等,并且要询问患者的一般情况,如食欲、体重、睡眠等),既往病史(即询问患者过去曾患有过什么疾病,以及既往有无外伤、手术等各种情况,尤其是与患者就诊时相关的病史要仔细询问),并按照 JSON 的格式输出,一共有三个 key,注意不能使用原句,如果缺少信息用'无'来表示,多个值之间用','分隔。"

### Chat 函数

"需要你协助完成病历信息抽取任务,当我给你一个病人自述时,帮我抽取出句子中的主诉(即患者自我表达自身症状及其持续时间、性质或程度等,可为医生提供诊断疾病的方向。不超过 20 字),现病史(现病史是主要部分,包括询问患者的症状发作日期以及症状、原因等,并且要询问患者的一般情况,如食欲、体重、睡眠等),既往病史(即询问患者过去曾患有过什么疾病,以及既往有无外伤、手术等各种情况,尤其是与患者就诊时相关的病史要仔细询问),并按照 JSON 的格式输出,如果缺少信息用'无'来表示,多个值之间用','分隔。"

### 出现问题: 使用原话

# 修改后的 prompt:

需要你协助完成病历信息抽取任务,当我给你一个病人自述时,帮我总结出句子中的主诉(即患者自我表达自身症状及其持续时间、性质或程度等,可为医生提供诊断疾病的方向。不超过 20 字),现病史(现病史是主要部分,包括询问患者的症状发作日期以及症状、原因等,并且要询问患者的一般情况,如食欲、体重、睡眠等),既往病史(即询问患者过去曾患有过什么疾病,以及既往有无外伤、手术等各种情况,尤其是与患者就诊时相关的病史要仔细询问),注意不能使用原句,并按照 JSON 的格式输出,如果缺少信息用'无'来表示,多个值之间用','分隔。

结论: generate 函数的输出效果更好(总结效果好+理解 prompt 能力强)

# Kimi 智能助手

κυνοδοντα

大模型的generate函数和chat函数有什么区别

#### Kimi

在大型语言模型(LLM)中,generate 函数和 chat 函数是两种不同的文本生成方法,它们各自有不同的特点和使用场景。

generate 函数是模型的原生方法,主要用于生成文本。它通常用于批量生成文本数据,可以根据特定的输入和条件生成一组文本。使用 generate 时,可以传递多种参数,例如 max\_length(生成文本的最大长度)、num\_beams(束搜索的数量,用于增强生成的多样性)等,来控制生成过程。generate 方法的输出结果是生成的token ID序列,这些token ID可以用相应的tokenizer解码回文本。

chat 函数是一个更高级的便捷方法,通常用于模拟对话。它提供了一个更简单的用户交互方式,以模拟对话流程,尤其在聊天应用中更为方便。 chat 函数内部调用了 generate 方法,但提供了一个更简化的输入输出接口。使用 chat 时,主要参数包括 tokenizer、query(用户输入的待查询内容)以及 history(对话历史)。

总的来说,generate 方法更加灵活,适用于更多的生成任务,而 chat 方法则提供了更高级别、更易于使用的接口,特别适用于聊天式应用中。开发者可以根据具体的需求和使用场景选择使用哪个方法。

### 🕶 Κυνοδοντα

在使用大模型根据问诊文本生成门诊档案时,你推荐generate还是chat

#### Kimi

在大模型生成门诊档案的应用中,选择generate函数还是chat函数取决于 具体的应用场景和需求。generate函数提供了更多的灵活性和生成策略, 适用于批量生成文本数据和多样化的生成任务,可以根据特定的输入和条 件生成一组文本,适合需要对生成文本有更多的控制和定制化的场景。而 chat函数则提供了更简单易用的接口,专门用于模拟对话流程,适用于聊 天式应用中,特别是当需要模拟问诊对话并生成门诊档案时。

门诊病历生成系统,例如云知声的系统,通过结合大模型技术、智能语音识别和医疗知识图谱,能够实现门诊病历的自动生成。这种系统可以在医患对话过程中自动进行语音采集、语音识别、角色分离、信息摘要和文书撰写,从而显著提升医生的工作效率和患者的就诊体验。

综合来看,如果目标是生成结构化、标准化的门诊档案,且需要在问诊过程中实时生成,chat函数可能更加合适,因为它可以更好地模拟真实的医患对话并生成连贯的文本。如果需要对生成的文本进行更多的定制化处理,或者应用在非对话式的文本生成任务中,generate函数将提供更大的灵活性。