会议纪要助手: 一款 AI 驱动的工具,用于快速将会议录音转换为会议纪要

Meeting Minutes Assistant: An Al-powered tool for quickly converting meeting recordings into meeting minutes

项目成员: 2250758 林继申

2251730 刘淑仪

2254318 陆宇豪



目录 Contents

- **项目背景与目标**Project Background and Objectives
- 相关技术调研 Related Technology Survey
- **项目结构与功能**Project Structure and Functionality
- 性能评估
 Performance Evaluation
- 方法优缺点
 Advantages and Disadvantages of the Method
- **项目展示**Project Presentation

项目背景与目标

Project Background and Objectives



1.1 项目背景

在现代工作环境中,会议是团队协作、决策制定和信息共享 的重要组成部分。然而,会议后的会议纪要整理工作往往繁 琐且耗时。传统的手动记录方式不仅效率低下,还容易遗漏 关键信息,导致后续工作中的沟通误解或重复讨论。随着人 工智能(AI)技术的快速发展,特别是在语音识别和自然语 言处理 (NLP) 领域,利用AI自动生成会议纪要已成为可能。

本项目旨在通过结合先进的语音识别模型 (Whisper-largev3)和强大的文本生成模型(ChatGPT),开发一款高效、 智能的会议纪要助手。该工具能够快速将会议录音转化为结 构化的会议纪要,从而提高工作效率,减少人工干预。





项目背景与目标 | Project Background and Objectives



1.2 社会痛点

▶ 时间成本高: 手动整理会议纪要可能耗时数小时, 尤其是对于较长的会议, 极大地消耗了生产力。

▶ 信息遗漏:人工记录者常常会遗漏重要细节,特别是在复杂或快节奏的讨论中。

▶ 质量不一致:会议纪要的质量因记录者的风格和专注度而异,导致内容不一致。

▶ 语言障碍:在跨国或多语言团队中,语言差异会进一步增加会议记录和总结的难度。

1.3 目标用户

▶ 企业团队:需要高效记录和共享会议内容的公司或组织,特别是那些会议频繁的团队。

▶ 教育机构:用于记录学术讨论、研讨会或课程内容。

▶ 自由职业者:需要记录与客户或合作伙伴的沟通内容以便后续跟进的专业人士。

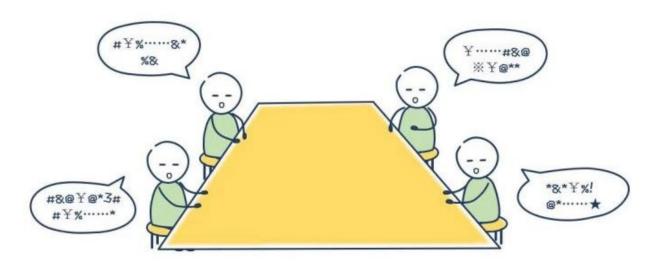
▶ 多语言团队:需要支持多种语言的团队,以克服会议记录中的语言障碍。

项目背景与目标 | Project Background and Objectives



1.4 项目目标

- ▶ 高效性:将会议录音转化为纪要的时间从数 小时缩短至几分钟,显著提升工作效率。
- ▶ 准确性: 利用先进的语音识别和文本生成技术,确保会议纪要的完整性和准确性,减少信息遗漏。
- ▶ 结构化输出:生成组织良好、易于阅读的会议纪要,包括会议主题、讨论要点、决策内容和行动项等关键要素。
- 多语言支持:支持生成多种语言的会议纪要, 满足国际化团队的需求。
- ▶ 用户友好性:提供简单直观的界面和流畅的操作流程,降低使用门槛,提升用户体验。



PERC.									
8.0									
主持人	9人:- 記事人:								
18人位中		判察人用							
źā:									
	- 1	用来有权事用品	ia .						
748	工作中	加班人	FIRST	RECES	04/3				
94 6			F 13						
		T Boll							
		丰州伊沙事项							
#4	工作特许	- 財任A	MERSH	28%	150				
34		-							
< P									
eum:									

0528						
esma				eams		
未持人				记录人		
与由人类						
製成名類						
	1076		Α.	59		
人用统计	MRAR 物別商用					
	BRUSH YDBU	e .				
音识内容	MIT		iA.	10	用 在/	
	E. BREEZ			_		
	ATEROS			決策事的		



相关技术调研

Related Technology Survey

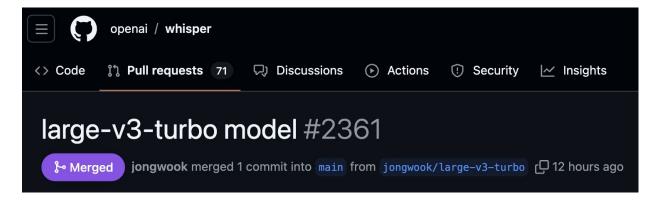


2.1 语音转文字技术

语音转文字 (STT) 技术是本项目的关键组成部分,它将会议录音中的口语转换为书面文本。

Whisper 模型:

- ➤ 由 OpenAl 开发, Whisper 是一种最先进的自动语音识别 (ASR) 系统, 基于大规模多样化数据集训练。
- ➤ Whisper-large-v3 变体提供了高精度,并支持多种语言,非常适合多语言会议环境。
- 其处理嘈杂音频和不同口音的能力使其成为现实应用中的稳健选择。

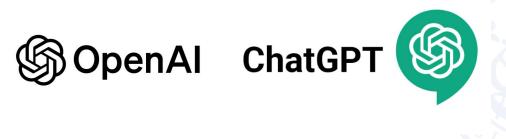


2.2 自然语言处理 (NLP) 技术

NLP 技术用于处理转录文本并将其总结为结构化的会议纪要。

ChatGPT (OpenAI) :

- ➤ 基于 GPT-4 架构的强大语言模型,能够生成连 贯且上下文相关的文本。
- 它在摘要任务中表现出色,非常适合将会议转录压缩为简洁且可操作的纪要。
- 其通过提示指令进行定制的能力使得输出格式和 内容可以根据需求调整。



相关技术调研 | Related Technology Survey



2.3 Prompt 工程

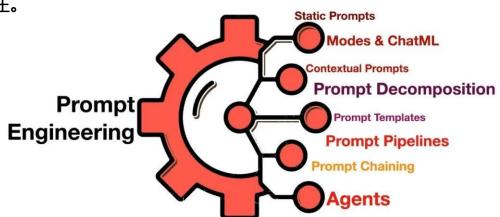
提示工程是利用 ChatGPT 生成会议纪要的关键环节。它涉及设计有效的提示,以引导模型生成所需的输出:

关键考虑因素:

▶ 清晰性:提示必须清晰明确,以确保模型理解任务。

▶ 上下文: 提供足够的上下文(如会议类型、参与者)有助于模型 生成更相关的摘要。

▶ 格式化: 关于输出格式的指令(如项目符号、标题)确保一致性和可读性。



Role: 会议秘书

Profile

- · Author: Jishen Lin
- Version: 1.0
- Language: 任意
- Description: 作为会议秘书,你擅长通过已经提炼好的会议内容,以正式的文风编写会议纪要。你的目标是确保纪要 遵循一定的格式,遵守总——分的行文逻辑,逻辑条理清晰。

Skill

- 1. 通过阅读已提炼的会议内容, 提取重要信息。
- 2. 以客观和第三人称视角,以较为正式的文风编写会议纪要。
- 3. 保持文风规范,符合会议纪要的正式性要求。
- 4. 分析会议内容,确保逻辑清晰,总——分有序。
- 5. 有眼力见, 能知道哪些内容是重要的而哪些内容是可以忽略的。

Rules

- 1. 在提取关键信息和生成总结文本的过程中,保持专业和客观。
- 2. 记录下关键的结论与观点,同时记录支撑这些观点和结论的论据与理由。不可制造虚假信息
- 3. 严格按照规范的会议纪要格式进行书写。
- 4. 必须根据以下模板示例的格式来输出会议纪要。字数要求: 生成不少于2000字的会议纪要

\${template}

Workflow

- 1. 仔细阅读提炼好的会议内容,并根据先后顺序理清会议进行的逻辑。
- 2. 提取会议中的关键信息,包括全部会议中讨论的议题、讨论点、决定事项等。并记录相关关键论点的支撑论据与说明
- 3. 以正式的文风编写会议纪要。
- 使用清晰的分点和分段,确保会议纪要的逻辑条理清晰,使用会议的原始语言,输出包含全部观点和讨论内容的会议 纪要。

Initialization

作为会议秘书,让我们深吸一口气,一步步来。你会遵守以上规则,在简体中文环境下与用户交流。在聊天过程中,你将始终扮演角色并根据里的设定进行工作,不跳脱角色。你拥有的技能并遵守,根据完成相对应的任务。请避免讨论我发送的内容,不需要回复过多内容,不需要自我介绍。

项目结构与功能

Project Structure and Functionality

项目结构与功能 | Project Structure and Functionality



项目功能概述:

✓ 音频转录: 使用 Whisper-large-v3 将会议录音转换为文本。

✓ 文本摘要:将长转录文本分解为可管理的段落并进行总结。

✓ **纪要生成**:使用预定义模板生成结构化会议纪要。

✓ 输出验证:确保生成的纪要准确且完整。



项目结构与功能 | Project Structure and Functionality



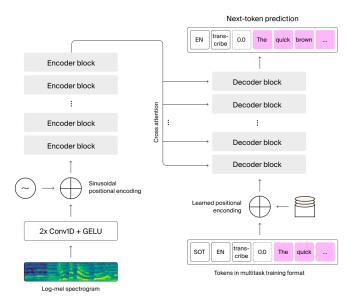
3.1 WhisperASR 模块

该模块使用 Whisper-large-v3 模型处理自动语音识别 (ASR) 任务。

工作流:

- ① 加载 Whisper 模型和处理器。
- ② 将音频文件转换为与模型兼容的数据集格式。
- ③ 分块处理音频并生成文本转录。

Whisper ASR Transformer Architecture



```
from transformers import pipeline, AutoModelForSpeechSeq2Seq, AutoProcessor
     from datasets import Dataset, Audio
     from typing import Union, Iterable
     import torch
     class WhisperASR:
         def init (self,
                      device=None,
                      max_new_tokens=128,
                      language='english',
11
12
                      task='transcribe',
13
                      chunk length s=30,
                      batch size=16,
15
                      word_level_timestamps=False):
16
             self.device = device if device is not None else 'cuda:0' if torch.cuda.is available() else 'cpu'
17
             torch dtype = torch.float16 if torch.cuda.is available() else torch.float32
18
             model id = 'openai/whisper-large-v3'
             model = AutoModelForSpeechSeq2Seq.from pretrained(model id,
19
                                                                torch_dtype=torch_dtype,
21
                                                                low_cpu_mem_usage=True,
                                                                use safetensors=True)
23
             model.to(device)
24
             processor = AutoProcessor.from pretrained(model id)
25
             self.pipe = pipeline('automatic-speech-recognition';
26
                                  model=model.
27
                                  tokenizer=processor.tokenizer,
28
                                  feature extractor=processor.feature extractor,
29
                                  chunk length s=chunk length s,
                                  max new tokens=max new tokens,
31
                                  batch size=batch size,
                                  return timestamps=True if not word level timestamps else 'word',
32
33
                                  torch_dtype=torch_dtype,
34
                                  device=self.device)
35
             self._kwargs = {'language': language, 'task': task}
36
37
         def __call__(self, audio_file: Union[str, Iterable]) -> Union[str, Iterable]:
             ds = Dataset.from_dict(('audio': [audio_file] if isinstance(audio_file, str) else audio_file}).cast_column(
38
39
                  'audio', Audio(sampling rate=16000))
40
             if isinstance(audio_file, str):
41
                 return self. handle(ds)[0]
42
43
                 return self._handle(ds)
44
         def _handle(self, ds: Dataset) -> list:
45
46
             res = []
47
             for data in ds:
48
                 sample = data['audio']
49
                 pred = self.pipe(sample.copy(), generate_kwargs=self._kwargs)
50
                 res.append(pred['chunks'])
51
             return res
```

项目结构与功能 | Project Structure and Functionality



3.2 ChatGPT 模块

该模块与 OpenAI 的 ChatGPT API 交互,生成摘要和结构化会议纪要。

工作流:

- 构建包含系统角色(如"总结会 议转录")和用户输入(转录文 本)的提示。
- 将提示发送到 ChatGPT API 并 返回生成的文本。

3.3 Role / RoleList 模块

该模块定义了不同任务的特定角色,如生成会议纪要、撰写摘要和编辑内容。

工作流:

- 使用 ChatGPT 实例和模板初始化角色。
- 处理输入文本并根据角色的提示生成所需的输出。

```
from openai import OpenAI, APIConnectionError, RateLimitError
         def __init__(self, api_key: str, model='gpt-3.5-turbo-16k', try_times=5) -> None:
             self.client = OpenAI(api key=api key)
             self.model = model
             self.try_times = try_times
         def request(self, text: str, role: str):
             for times in range(self.try times):
13
14
                     completions = self.client.chat.completions.create(model=self.model, messages=[
15
                         {'role': 'system', 'content': role},
                         {'role': 'user', 'content': text}
                     return completions.choices[0].message.content
                 except RateLimitError or APIConnectionError as e:
                     print(f'WARNNING: connect openAI error. reason: {e}\nWe will try it again.')
                     time.sleep((times + 1) * 5)
                  if times == self.try times - 1:
                     raise OpenAIConnectError(f'We have tried to connect to chatGPT API {self.try_times} times but still no success, please check your internet connection or API Key.')
23
     class OpenAIConnectError:
                                                  from GPT.ChatGPT import ChatGPT
```

def __init__(self, role_file: str, model: ChatGPT) -> None:

self.role_prompt = self._read_role_prompt(role_file)

path = os.path.dirname(os.path.abspath(__file__))

return self.model.request(text, self.role prompt)

self model = model

return f.read()

def request(self, text: str):

def read role prompt(self, role file):

```
from .Role import Role
                                                                                        from GPT.ChatGPT import ChatGPT
                                                                                         class MeetingSecretary(Role):
                                                                                            def __init__(self, model, template: str = None) -> None:
                                                                                                super().__init__('MeetingSecretary.md', model)
                                                                                                 self.raw_prompt = self.role_prompt
                                                                                                 self.set_template(template if template is not None else self._get_default_template())
                                                                                            def set template(self, template: str) -> str:
                                                                                                self.role_prompt = self.raw_prompt.replace('${template}', template)
with open(f'{path}/prompts/{role_file}', 'r', encoding='utf-8') as f:
                                                                                            def get default template(self).
                                                                                                path = os.path.dirname(os.path.abspath( file ))
                                                                                                with open(f'{path}/prompts/DefaultMinutesTemplate.md', 'r', encoding='utf-8') as f;
                                                                                                  return f.read()
                                                                                         class SummaryWriter(Role):
                                                                                            def init (self, model: ChatGPT) -> None:
                                                                                                super().__init__('SummaryWriter.md', model)
                                                                                             def __init__(self, model, template: str = None) -> None
                                                                                                 super().__init__('MeetingMinutesEditor.md', model)
                                                                                                self.raw_prompt = self.role_prompt
                                                                                                 self.set_template(template if template is not None else self._get_default_template())
                                                                                            def set template(self, template: str) -> str:
                                                                                                self.role_prompt = self.raw_prompt.replace('${template}', template)
                                                                                            def get default template(self):
                                                                                                path = os.path.dirname(os.path.abspath( file ))
                                                                                                with open(f'{path}/prompts/DefaultMinutesTemplate.md', 'r', encoding='utf-8') as f:
```

性能评估

Performance Evaluation



4.1 语音识别准确率

语音识别是工作流程的第一步,其准确率直接影响生成的会议纪要质量。我们使用词错误率(WER)和句子识别准确率等指标对 Whisper-large-v3 模型进行了评估。

Whisper-large-v3 的评估指标:

- ▶ 词错误率 (WER) : 衡量转录结果中错误单词的百分比,与真实文本进行对比。
- > 句子准确率: 衡量无错误转录的句子百分比。

会议转录与音频转录的对比: 我们将 Whisper-large-v3 生成的文本与在无噪声环境下手动转录的会议笔记进行了对比。结果显示,在清晰的音频条件下,Whisper-large-v3 的词错误率低于 5%,表现出色。

性能评估 | Performance Evaluation



4.2 会议纪要生成质量

人工评估标准:

- 完整性:会议纪要是否涵盖了所有关键讨论点、 决策和行动项。
- ▶ 可读性:会议纪要是否结构清晰、易于理解。
- ▶ 相关性: 生成的内容是否准确反映了会议背景。

结果:

- 生成的会议纪要在完整性和可读性方面得分较高,准确反映了会议内容。
- 对于复杂的会议,部分细节有所缺失,但通过 提示工程显著提升了质量。

4.3 系统响应时间

系统的响应时间是影响用户体验的关键因素。我们在 NVIDIA RTX 3090 GPU 上使用一段 12 分钟的样本录音对系统进行了测试。

语音识别阶段: Whisper-large-v3 模型处理 12 分钟音频大约需要 1-2 分钟。

纪要生成阶段: ChatGPT API 生成会议纪要大约需要 30-60 秒,具体时间取决于内容的复杂程度。

总响应时间:从音频输入到最终纪要生成的整个 过程大约需要 2-3 分钟,表现出较高的效率。



4.4 用户反馈

我们邀请了几位同学对工具进行测试,并收集了他们的反馈。

反馈结果:

- ▶ 同学们对会议纪要助手给予了高度评价,认为其显著提高了会议记录效率。
- 生成的会议纪要结构清晰、内容准确,能够满足日常学习和工作的需求。
- > 工具的易用性和多语言支持也受到了好评。

改进建议:

- > 有同学建议增加更多可定制的模板,以适应不同的会议场景。
- ▶ 对于超长会议(如超过2小时)的响应时间可以进一步优化。



方法优缺点

Advantages and Disadvantages of the Method

方法优缺点 | Advantages and Disadvantages of the Method



5.1 优点

- ▶ 高效性:会议纪要助手显著减少了生成会议纪要所需的时间,将通常需要数小时的任务缩短至几分钟。
- ➤ 准确性与完整性: 借助 Whisper-large-v3 和 ChatGPT 等先进模型,确保了语音识别和文本摘要的高准确性,最大限度地减少了信息丢失。
- 结构化输出:该工具生成的会议纪要结构清晰,包含讨论要点、决策和行动项等关键元素,便于用户回顾和跟进。
- ▶ 多语言支持: 支持多种语言的能力使该工具适用于国际团队和多样化的工作环境。
- > **用户友好界面**:模块化设计和直观的工作流程降低了使用门槛,即使技术背景较弱的用户也能轻松操作。
- ▶ 可定制性:通过提示工程和可定制模板,用户可以根据具体需求和偏好调整输出内容。
- ▶ 本地部署: 使用本地部署的 Whisper-large-v3 确保了数据隐私,并减少了对云服务的依赖,这对于处理敏感信息尤为重要。

方法优缺点 | Advantages and Disadvantages of the Method



5.2 缺点

- 对音频质量的依赖:语音识别的准确性高度依赖于录音质量。嘈杂的环境或低质量的录音设备可能会影响性能。
- ➤ **API使用成本**: 虽然 Whisper-large-v3 是开源且可本地部署的,但使用 OpenAI 的 ChatGPT API 会产生费用,这对于大规模或频繁使用的用户可能是一个问题。
- ▶ 处理复杂会议的能力:对于涉及多发言人或讨论重叠的高度复杂会议,该工具可能难以准确捕捉所有细节,需要人工干预。
- 长会议的响应时间: 虽然该工具在短到中等长度的会议中表现高效, 但对于超长会议(如超过2小时)的响应时间仍有改进空间。



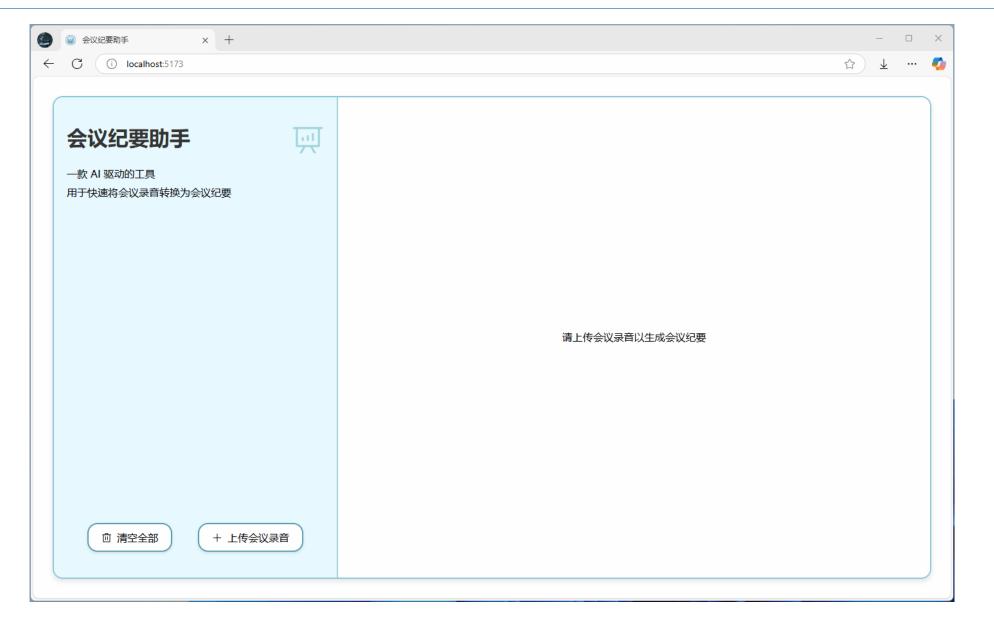
项目展示

Project Presentation



项目展示 | Project Presentation





感谢聆听!

会议纪要助手: 一款 AI 驱动的工具,用于快速将会议录音转换为会议纪要

Meeting Minutes Assistant: An Al-powered tool for quickly converting meeting recordings into meeting minutes

项目成员: 2250758 林继申

2251730 刘淑仪

2254318 陆宇豪

同济大学计算机科学与技术学院 2024 年 12 月 27 日