# ChatDOC: RAG

论文方法

方法描述

方法改进

解决的问题

论文实验

论文总结

文章优点

方法创新点

未来展望

Revolutionizing Retrieval—Augmented Generation with Enhanced PDF Structure Recognition 本文探讨了基于检索增强生成(RAG)的专业知识问答系统是否已经接近完美,并发现当前主要方法依赖于高质量文本语料库的前提条件。然而,由于专业文档主要以PDF格式存储,低准确率的PDF解析显著影响专业知识问答的有效性。作者进行了实证RAG实验,使用了一个具有全景和精准PDF解析器的ChatDOC系统,在数百个来自相应真实世界专业文档的问题中检索出更准确、完整的段落,从而更好地回答问题。实验结果表明,ChatDOC在近47%的问题上优于基线,有38%的情况与基线打平,只有15%的情况下表现不如基线。这表明我们可以通过增强PDF结构识别来革命化RAG。

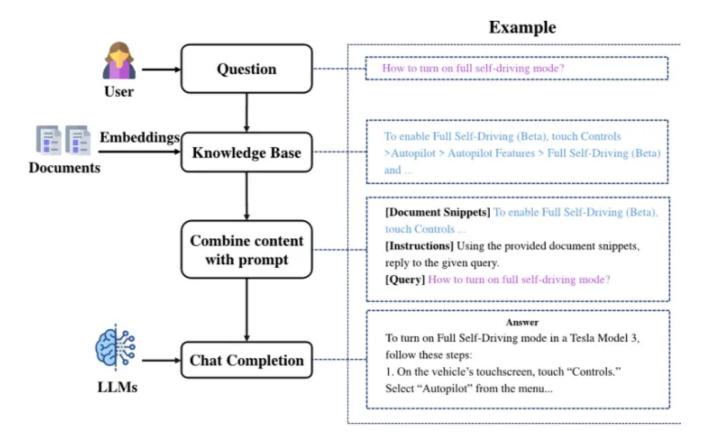
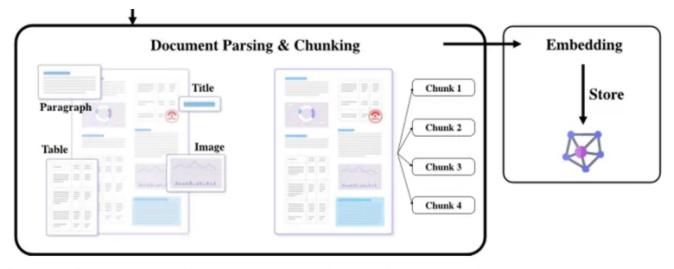


Figure 1. The workflow of Retrieval-Augmented Generation (RAG).



**Figure 2.** The process of converting PDFs into retrievable contents.

# 论文方法

### 方法描述

该论文介绍了两种PDF解析方法:基于规则的方法(PyPDF)和基于深度学习的方法(ChatDOC PDF Parser)。其中,PyPDF是一种广泛使用的基于规则的解析器,而ChatDOC PDF Parser则采用了深度学习模型来处理未标记文档。

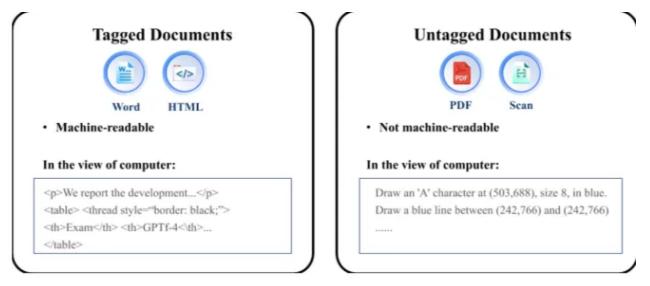
### 方法改进

与PyPDF相比, ChatDOC PDF Parser具有以下优势:

- 1. 能够正确识别段落和表格之间的边界。
- 2. 能够正确识别表格内部结构,并使用Markdown格式保留表格的内部结构。
- 3. 能够正确识别文本的阅读顺序,避免因复杂布局而导致的结果混乱。

### 解决的问题

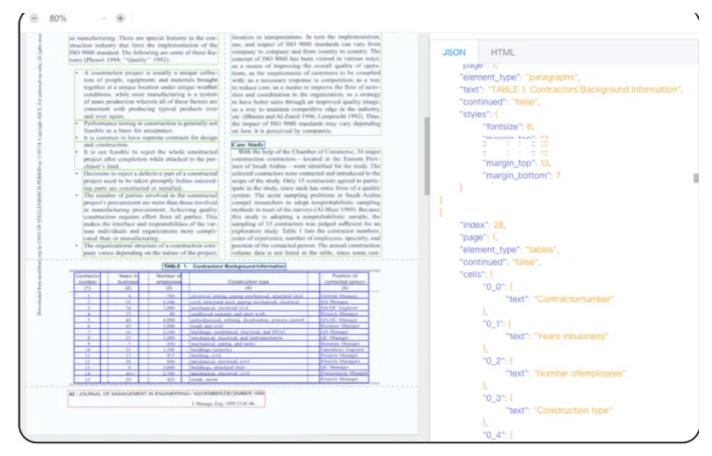
由于计算机只能理解二进制代码,无法感知信息的结构,因此需要将散乱的字符组织成有意义的文本块,并确定其结构。为此,需要一种能够有效地管理未标记文档的解析器。ChatDOC PDF Parser通过一系列复杂的步骤,包括OCR、物理对象检测、跨列和跨页修剪、阅读顺序确定、表格结构识别和文档逻辑结构识别等,能够准确地解析PDF文件并将其转换为JSON或HTML格式的内容块。这种方法能够更好地处理复杂布局和合并单元格等问题,从而提高了PDF解析的准确性。



**Figure 3.** Two types of documents in the view of computers.



**Figure 4.** Parsing and chunking results of PyPDF on Case 1 (original document: [1]). Zoom in to see the details.



**Figure 5.** An example illustrating the results of the ChatDOC PDF Parser. Zoom in to see the details.



**Figure 6.** Parsing and chunking results of ChatDOC PDF Parser on Case 1 (original document: [4]). Zoom in to see the details.

Header & Footer

1 Original Pages:	2 Chunking Result:	3 Visualization of Chunking Result:
Brown, Every Environment and Controls (Deleted and The Board Environment of the State of State of the Control of the State of State of the State of State of the State	Chunk 1   Plan	though from Standards and Channes (standards Standards and Standards Standar
Becombined sprinter Law to the power Free manifestal and described operation Step by Art Control of the Control	Gross profit 7.801 12.281/n Other income 5 7.341 4.616/n Selling and distribution expenses (5,083) (3,401)/n Administrative expenses (31,157) (35,422)/n Other operating expenses (480) (527)/n Fair value gain on derivative financial instruments – 101/n Reversal of (Provision for) impairment loss on/n  [Chunk 3] Irade receivables, net 10(b) 1,808 (2,859)/n Impairment loss on other receivables – (1,780)/n Impairment loss on other receivables – (1,780)/n Impairment loss on property, plant and equipment 15 (5,010) (2,3144/n) Change in fair value of contingent consideration /n receivable – 3,311/n Gain on bargain purchase arising from the /n acquisition of subsidiaries – 1,197/n Loss on early redemption of a promissory note – (4,512)/n Finance costs 6 (2,244) (7,655)/n	Section   Sect
	[Chunk 4] 2'm 2022 2021'm Note HKS'000 HKS'000'm Loss before taxation from continuing operations 6 (27,024) (36,964):n Income tax expense 7 (444) (532)'n Loss for the year from continuing operations (27,468) (37,496)'n Discontinued operation'n Loss for the year from discontinued operation 11 (1,660) (29,480)'n Loss for the year (29,128) (66,976)'n From continuing and discontinued operations'n Loss per share'n Basic (Hong Kong cents) 8 (2,80) (10,38)'n From continuing operations'n Loss per share'n Basic (Hong Kong cents) 8 (2,84) (5,81)'n Diluted (Hong Kong cents) 8 (2,64) (5,81)'n	

**Figure 15.** Parsing and chunking results of PyPDF on Case 2 (original document: [4]). Zoom in to see the details.

# 论文实验

本文主要介绍了针对RAG系统中文档解析和分块对答案质量的影响所做的实验,并通过一系列的对比实验来验证ChatDOC系统的优越性。

在实验中,作者比较了两个RAG系统,分别是使用ChatDOC PDF Parser进行文档解析并利用结构信息进行分块的ChatDOC系统,以及使用PyPDF进行文档解析并使用

RecursiveCharacterTextSplitter函数进行分块的Baseline系统。其他组件如嵌入、检索和QA部分则保持一致。

#### 实验分为两部分:

- 1. 对于提取式问题(extractive questions),作者手动收集了800个问题并通过众包筛选出302个高质量的问题用于评估。这些问题被分成两类:一类是直接从文档中提取答案的提取式问题,另一类需要综合多个来源和方面信息做出总结的分析式问题。对于提取式问题,作者使用人类评分来评估答案的质量,使用0-10分制进行打分。而对于分析式问题,则使用GPT-4来评估答案的质量,得分为1-10分。最终结果表明,ChatDOC系统在大多数情况下表现优于Baseline系统。
- 2. 对于案例研究(case studies),作者展示了几个具体例子以展示ChatDOC系统的优越性。 这些例子包括:在一个关于特斯拉用户手册查询的例子中,ChatDOC系统能够更好地识别表格结构并提供更准确的答案;在一个关于论文的研究问题中,ChatDOC系统能够全面地检索到整个表格并准确回答问题。

综上所述,本文通过对不同类型的实验进行了详细的对比分析,证明了ChatDOC系统相对于 Baseline系统具有更好的性能和优势。

$\mathbf{Steps} \downarrow$	(PDFlux-LLM)	(PyPDF-LLM)		
PDF Parsing	PDFlux (Deep Learning-based)	<b>PyPDF</b> (Rule-based, default method in LangChain)		
Chunking	≈300 tokens per chunk + chunking via paragraphs, tables etc.	$\approx$ 300 tokens per chunk + separator		
Embedding	text-embedding-ada-002			
Retrieval	≤3000 tokens			
QA	GPT3.5-Turbo			

Table 1. Settings of two RAG systems: ChatDOC and Baseline.

	<b>Extractive Questions</b>	Comprehensive Analysis Questions
Number	86	216
Question Examples	<ol> <li>Locate the content of section ten, what is the merged operating cost in the income statement?</li> <li>What is the specific content of table 1.</li> <li>Extract financial data and profit forecast tables.</li> <li>Find the long-term loan table.</li> </ol>	<ol> <li>Summarize and analyze the profit forecast and valuation in the research report.</li> <li>Fully report the research approach of this text.</li> <li>Analyze the long-term debt-paying ability based on this report.</li> <li>How is the feasibility analysis done in this article?</li> <li>Give a simple example to explain the encoding steps and algorithm in the paper.</li> </ol>
Evaluation	Human Evaluation	GPT 4 evaluation

**Table 2.** The questions in the dataset are categorized into extractive questions and comprehensive analysis questions.

	Total	ChatDOC wins	Tie	Baseline wins
Extractive Questions	86	42	36	8
		(49%)	(42%)	(9%)
Comprehensive Questions	216	101	79	36
		(47%)	(37%)	(17%)
Summary	302	143	115	44
		(47%)	(38%)	(15%)

Table 3. The comparison result between ChatDOC and Baseline.

## 论文总结

### 文章优点

- 论文提出了一种基于大型语言模型(LLM)和增强型PDF结构识别框架的文本检索系统 ChatDOC。
- ChatDOC能够有效地处理表格,并且在多个文件中进行多轮对话,支持多种文件类型。
- 论文通过实验证明了ChatDOC相对于其他PDF解析器具有更高的可靠性和准确性。

### 方法创新点

- 提出了一种基于深度学习的PDF解析方法,可以有效地提取和整合文档中的结构化信息。
- 使用嵌入模型将文本块转换为实值向量,并将其存储在数据库中,以提高系统的效率和准确 性。
- 在ChatDOC中应用了该PDF解析框架,使其成为一款高效的AI文件阅读助手。

# 未来展望

- 将会比较更多基于深度学习的文档解析方法,以更全面地了解RAG质量与文档解析质量之间的 关系。
- 进一步优化PDF解析框架,提高其准确性和可靠性,以进一步提升ChatDOC的表现。