

### LEGAL DOCUMENT RETRIEVAL BKAI

Đinh Nhật Trường - 22521575 Phạm Huỳnh Nhật Tân - 22521309 Phạm Nguyễn Anh Tuấn - 22521610

- **DATASET OVERVIEW**
- **PROPOSE METHOD**

- DATASET OVERVIEW
- **PROPOSE METHOD**

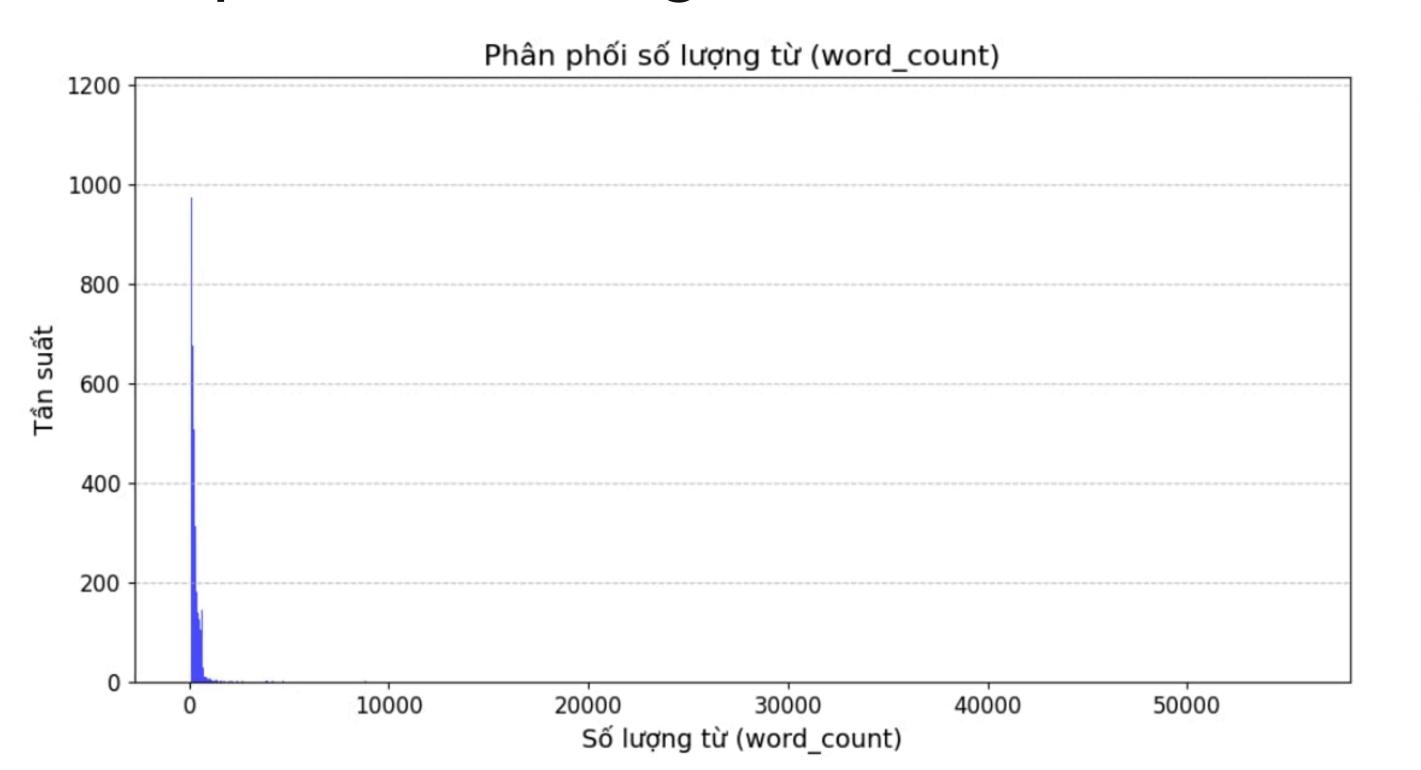
01 Dataset

Bộ dataset pháp luật được cung cấp bởi BKAI gồm tập train và corpus

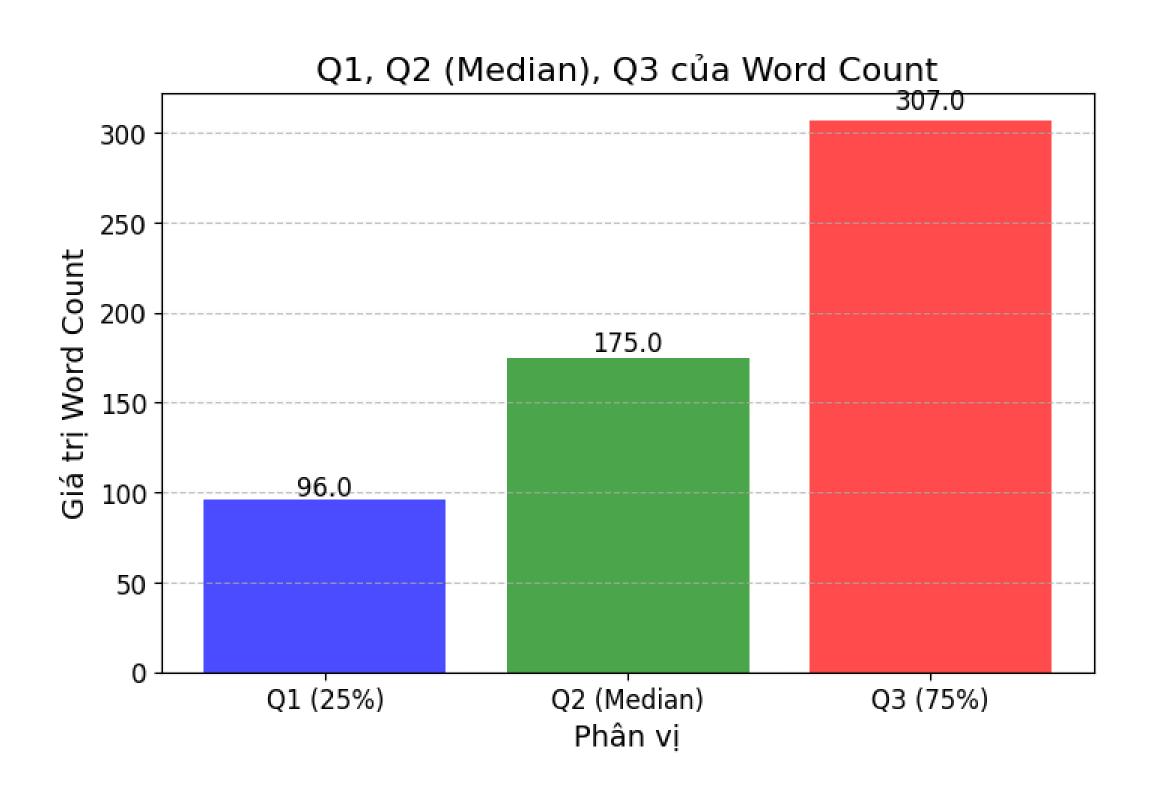
	text	cid	
0	Thông tư này hướng dẫn tuần tra, canh gác bảo	0	
1	1. Hàng năm trước mùa mưa, lũ, Ủy ban nhân dân	1	
2	Tiêu chuẩn của các thành viên thuộc lực lượng	2	
3	Nhiệm vụ của lực lượng tuần tra, canh gác đê\n	3	
4	Phù hiệu của lực lượng tuần tra, canh gác đê\n	4	

#### 02

### Phân phối số lượng từ

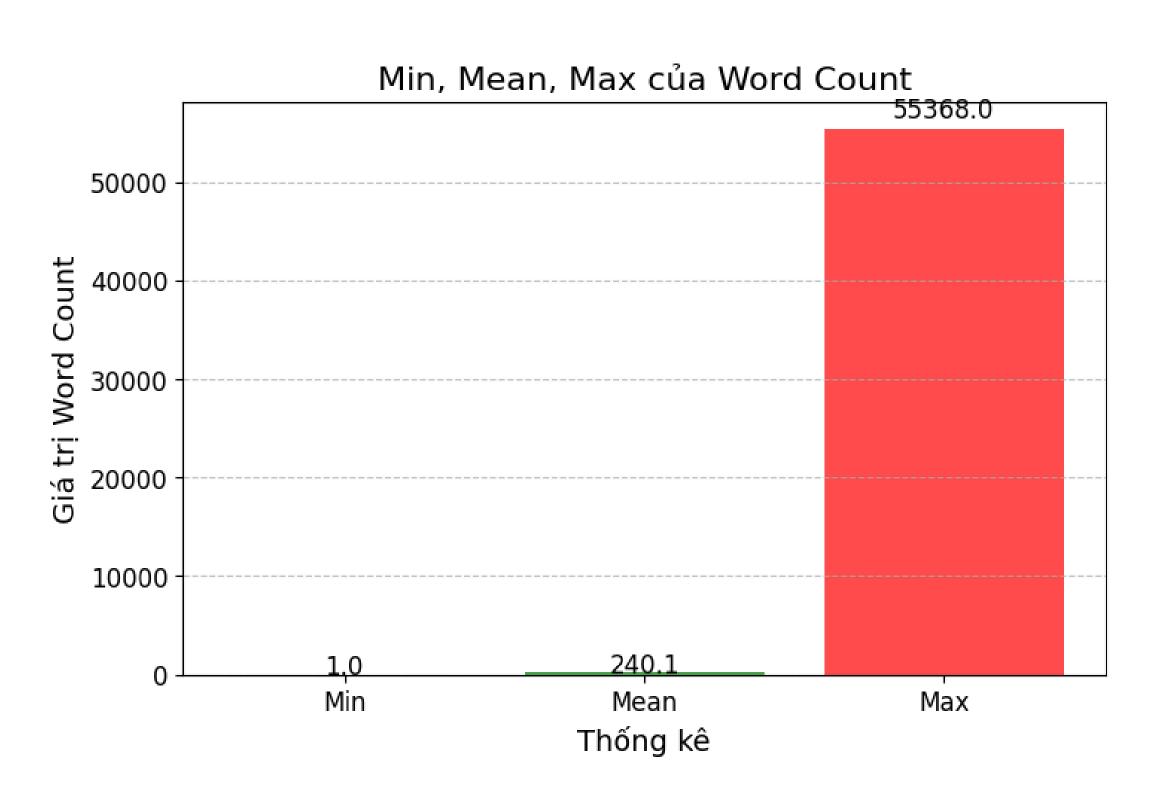


## 04 Phân Vị



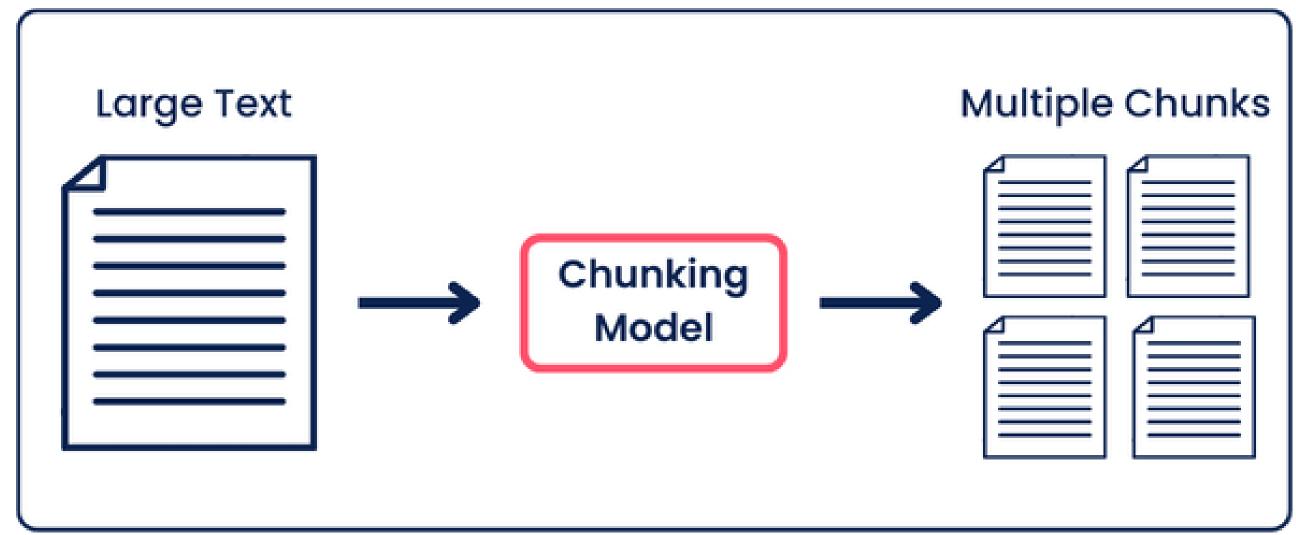
### 03

#### Min, Mean và Max



### 04 Overlap Chunking

Là một trong những ứng dụng nổi bật, giúp chia nhỏ các văn bản dài dựa trên ranh giới ngữ nghĩa và token, giữ lại ý nghĩa của từng đoạn. chunk\_size = 1024, overlap\_window = 128



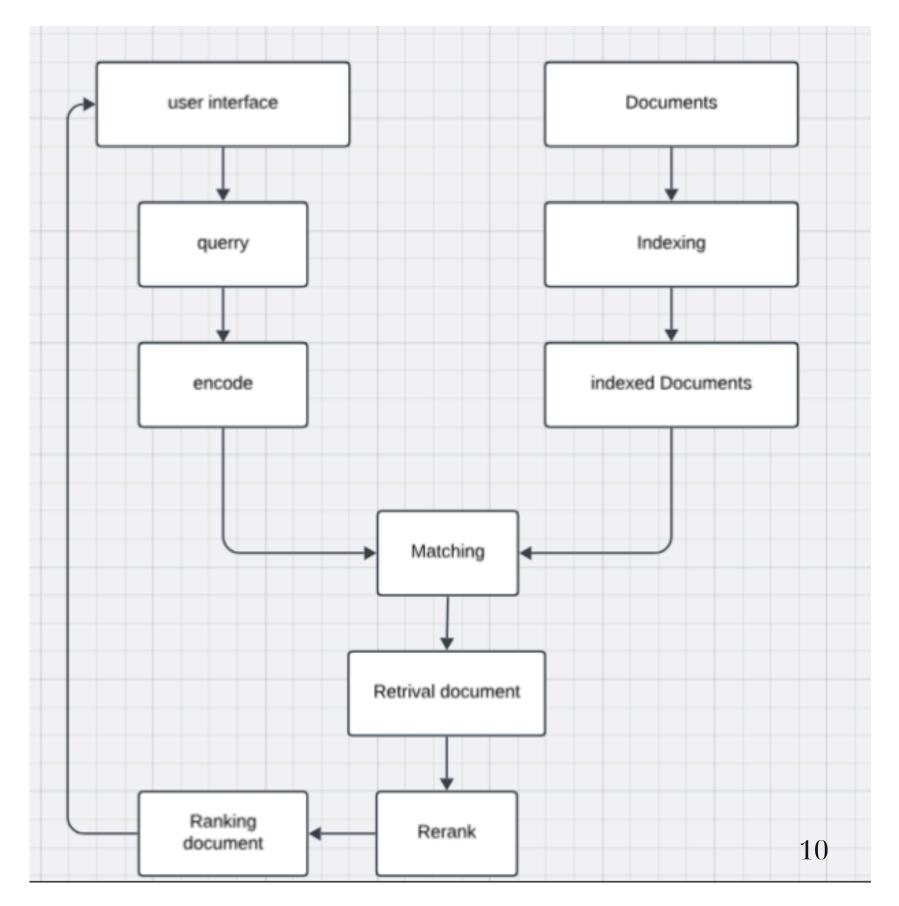
- DATASET OVERVIEW
- PROPOSE METHOD

## Overall

Kiến trúc bao gồm các thành phần chính:

- Retrieval document
- Ranking document
- Giao diện người dùng

Nó tạo điều kiện truy vấn văn bản hiệu quả thông qua mô hình và xử lý dữ liệu nhanh



### 2 Encoding with Jina-Al

- jina-embeddings-v3 là mô hình nhúng văn bản đa ngôn ngữ, đa nhiệm, dựa trên Jina-XLM-RoBERTa. Mô hình hỗ trợ chuỗi đầu vào dài đến 8194 token với Rotary Position Embeddings và có 5 bộ điều hợp LoRA để tạo nhúng đặc trưng hiệu quả.
- Encoding biểu diễn các chunk thành vector embedding để dễ dàng sử dụng trong tìm kiếm và so khớp ngữ nghĩa.



2

### Encoding with Jina-Al

Rank 🔺	Model	Model Size (Million ▲ Parameters)	Memory Usage (GB, fp32)	Embedding Dimensions	Max Tokens	Average ▲	ArguAna ▲	ClimateFEVER ▲
63	<u>jina-embeddings-v3</u>	572	2.13	1024	8194	53.88	54.33	42.36
65	MUG-B-1.6	335	1.25	1024	512	53.46	66.18	33.13
66	GIST-large-Embedding-v0	335	1.25	1024	512	53.44	63.38	33.99
67	b1ade-embed	335	1.25	1024	512	53.3	65.99	30.37
68	cde-small-v1	143	0.53	768	512	53.27	72	25.71
69	bge-base-en-v1.5	109	0.41	768	512	53.25	63.61	31.17
70	nomic-embed-text-v1.5	137	0.51	768	8192	53.01	48.01	41.28
71	nomic-embed-text-v1	137	0.51	768	8192	52.81	49.26	40.5
72	multilingual-e5-large-instruc	560	2.09	1024	514	52.64	58.48	29.86

### Reranking with BGE

- Reranking là quá trình sắp xếp lại danh sách kết quả ban đầu để cải thiện độ chính xác và mức độ liên quan.
- Mô hình BAAI/bge-rerankerv2-m3 reranker nhẹ, hỗ trợ đa ngôn ngữ mạnh mẽ, dễ triển khai và có tốc độ suy luận nhanh.



#### 3

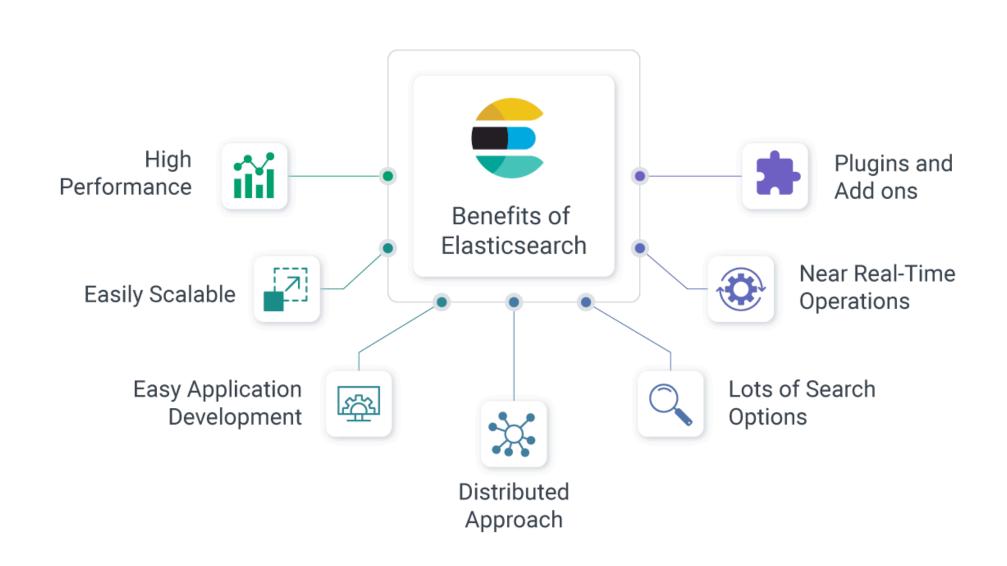
### Reranking with BGE

embedding model	bge-en-v	v1.5 large	bge	e-m3	opena	openai-small		ii-large	arge mxbai-embed-large-v	
reranker	mrr	hit rate	mrr	hit rate	mrr	hit rate	mrr	hit rate	mrr	hit rate
without reranker	65.07	85.1	69.67	88.94	65.69	89.42	67.37	90.38	66.66	88.46
bge-reranekr-base	75.77	90.87	77.48	94.23	75.75	93.27	76.3	94.23	76.63	91.83
bge-reranker-large	75.86	90.87	78.66	94.23	77.09	94.23	77.08	95.67	77.24	92.31
mxbai-rerank-large-v1	72.77	88.46	75.99	93.27	74.62	91.35	74.32	92.31	73.89	89.9
jina-reranker-v1-base-en	75.81	89.9	79.44	93.75	77.64	91.83	77.85	92.79	76.96	91.83
cohere rerank	75.17	90.38	76.23	91.35	76.98	92.79	76.68	93.27	76.43	92.31
ms-marco-MiniLM-L-6-v2	67.92	86.54	69.83	90.38	69.2	88.46	67.99	90.38	68.57	87.98
bge-reranker-v2-m3	78.26	90.87	80.76	94.71	79.38	93.27	79.7	94.71	79.1	92.31
bge-reranker-v2-gemma	75.19	89.9	78.14	93.75	76.74	92.31	76.28	92.31	77.25	91.83
bge-reranker-v2-minicpm-20	81.31	91.83	83.77	95.67	81.92	94.71	83.43	95.19	82.11	92.79
bge-reranker-v2-minicpm-28	81.93	91.83	84.74	95.67	84.01	94.71	83.93	95.19	82.99	93.27
bge-reranker-v2-minicpm-40	80.89	91.83	83.29	95.67	82.89	94.71	82.33	95.19	81.45	92.79

4

#### Vector database

Elasticsearch là một công cụ tìm kiếm và phân tích dữ liệu mã nguồn mở, được xây dựng trên Apache Lucene. Nó được thiết kế để tìm kiếm và phân tích dữ liệu văn bản, số, và dữ liệu có cấu trúc hoặc phi cấu trúc một cách nhanh chóng và hiệu quả.



- **DATASET OVERVIEW**
- **PROPOSE METHOD**

# Experimental & Results

# Experimental data

- Bộ data test được trích từ 9456 sample cuối của tập train và tập train chưa trích có tổng cộng 119456 sample
- Độ đo tính theo MRR@10 được tham khảo bởi cuộc thi BKAI \_2024

	question	context	cid	qid
0	Người học ngành quản lý khai thác công trình t	['Khả năng học tập, nâng cao trình độ\n- Khối	[62492]	161615
1	Nội dung lồng ghép vấn đề bình đẳng giới trong	[ˈNội dung lồng ghép vấn đề bình đẳng giới tro	[151154]	80037
2	Sản phẩm phần mềm có được hưởng ưu đãi về thời	["Điều 20. Ưu đãi về thời gian miễn thuế, giả	[75071]	124074
3	Điều kiện để giáo viên trong cơ sở giáo dục mầ	[ˈĐiều kiện được hưởng\nCán bộ quản lý, giáo v	[225897]	146841
4	Nguyên tắc áp dụng phụ cấp ưu đãi nghề y tế th	['Nguyên tắc áp dụng\n1. Trường hợp công chức,	[68365]	6176

# Experimental & Results

# 02 Results

	non chunk	chunk	chunk+finetune +rerank BGE
Jinaa-Embedding_8194	44%	<b>47</b> %	<b>57</b> %
Jinaa-Embedding_1024	46%	48%	60%

Kết quả thực nghiệm 1 số phương pháp

### Conclusion

# 03 Conclusion

- Hệ thống đã nâng hiệu suất truy vấn từ 46% lên 60% nhờ sử dụng chunking, fine-tuning Jinaa-Embedding và reranking với BGE.
- Hệ thống đòi hỏi nhiều tài nguyên tính toán và chưa được thử nghiệm đầy đủ trong môi trường tài nguyên hạn chế.
- Chưa khảo sát đủ các trường hợp max sequence length tối ưu cho mô hình
- Chưa sáng tạo trong việc fine-tune model
- Cần chọn model phù hợp hơn
- cần chọn chunk size phù hợp giữa các document để đồng đều và cần tiền xử lý,
  tổ chức lại documents

### **DEMO**

