Đại học Quốc gia Đại học Bách Khoa TP.HCM Lập trình nâng cao

# Xây dựng web/app tra cứu dữ liệu sao kê của MTTQ VN

Lớp: L01 - Nhóm: 502

GVHD: Lê Đình Thuận

### Danh sách thành viên

Công Minh

2312080

Trung Nguyên

2011710

Việt Hùng

2011315

Thế Vinh

2115302

Việt Trung

2014887

Tuấn Anh

2012587

## I. Mô tả bài toán cần giải quyết:

Xây dựng một trang web/app có giao diện để có thể tra cứu dữ liệu sao kê từ mặt trận tổ quốc Việt Nam từ tên, thông tin giao dịch và số tiến đã giao dịch

- date\_time: thời gian xảy ra giao dịch
- trans\_no: thứ tự của giao dịch trong tập dữ liệu
- · credit: số tiền giao dịch
- · debit: số tiền nợ
- · detail: thông tin lời nhắn chi tiết của giao dịch

#### Tổng quan về dữ liệu (5 dòng đầu tiên của dataset):

${ m date\_time}$	trans_no	credit	debit	detail
01/09/2024_5215.97152	1	3000	0	267515.010924.122904.NGUYEN THI MAO
01/09/2024_5219.24714	2	10000	0	018806.010924.213139.chuc mung ngay
02/09/2024_5212.22965	3	10000	0	055464.020924.064157.Ung Ho Nha Nuoc
02/09/2024_5245.21394	4	10000	0	MBVCB.6924605040.gia dinh Dung Thuy
02/09/2024_5078.73943	5	50000	0	MBVCB.6925071164.mung ngay quoc

### II. Full-text search:

Sau khi tham khảo nhiều công cụ tìm kiếm văn bản phổ biến hiện nay ở cộng đồng lập trình viên, thì tụi em thấy được rằng elasticsearch rất được ưa chuộng bởi hiệu suất cao cũng như độ chính xác tốt. Dựa vào đó, tụi em đã quyết định mô phỏng lại cấu trúc dữ liệu và giải thuật của công cụ elasticsearch.

Cấu trúc dữ liệu chính tụi em sử dụng là Inverted Index kết hợp với HashTable để có thể truy xuất nhanh với độ phức tạp trung bình là O(1) Giải thuật có thể chia thành 3 bước chính:

- 1. Tiền xử lý dữ liệu- preprocess
- 2. Xây dựng cấu trúc inverted index
- 3. Trả lời các truy vấn

1. Tiến xử lí dữ liệu-preprocess:

## Xử lí dạng chuỗi trong detail:

# Kết hợp tất cả mọi thông tin có trong dataset thành một chuỗi duy nhất cho mỗi giao dịch. Ví dụ như dòng đầu tiên ta sẽ được chuỗi:

"01/09/2024\_5215.97152 1 3000 0 267515.010924.122904.NGUYEN THI MAO Chuyen tien"

	$date\_time$	trans_no	credit	debit	detail
	$01/09/2024\_5215.97152$	1	3000	0	267515.010924.122904.NGUYEN THI MAO
	$01/09/2024\_5219.24714$	2	10000	0	018806.010924.213139.chuc mung ngay
	$02/09/2024\_5212.22965$	3	10000	0	055464.020924.064157.Ung Ho Nha Nuoc
Ī	$02/09/2024\_5245.21394$	4	10000	0	MBVCB.6924605040.gia dinh Dung Thuy
	02/09/2024_5078.73943	5	50000	0	MBVCB.6925071164.mung ngay quoc

# Loại bỏ những dấu câu không có nhiều ý nghĩa trong việc tìm kiếm như dấu ",", ".", "!", ...

"01 09 2024 5215 97152 1 3000 0 267515 010924 122904 NGUYEN THI MAO Chuyen tien"

	${ m date\_time}$	trans_no	credit	debit	detail
	$01/09/2024\_5215.97152$	1	3000	0	267515.010924.122904.NGUYEN THI MAO
	$01/09/2024\_5219.24714$	2	10000	Ω	018806.010924.213139.chuc mung ngay
	$02/09/2024\_5212.22965$	3	10000	0	055464.020924.064157.Ung Ho Nha Nuoc
Ī	$02/09/2024\_5245.21394$	4	10000	0	MBVCB.6924605040.gia dinh Dung Thuy
	$02/09/2024\_5078.73943$	5	50000	0	MBVCB.6925071164.mung ngay quoc

# Chuyển toàn bộ chữ cái sang chữ viết thường để đồng bộ việc lưu trữ và tìm kiếm

"01 09 2024 5215 97152 1 3000 0 267515 010924 122904 nguyen thi mao chuyen tien"

${ m date\_time}$	trans_no	credit	debit	detail
$01/09/2024\_5215.97152$	1	3000	0	267515.010924.122904.NGUYEN THI MAO
$01/09/2024\_5219.24714$	2	10000	Ω	018806.010924.213139.chuc mung ngay
02/09/2024_5212.22965	3	10000	0	055464.020924.064157.Ung Ho Nha Nuoc
$02/09/2024\_5245.21394$	4	10000	0	MBVCB.6924605040.gia dinh Dung Thuy
$02/09/2024\_5078.73943$	5	50000	0	MBVCB.6925071164.mung ngay quoc

# Sau khi xử lí dữ liệu dạng chuỗi sử dụng thư viện pyvi- ViTokenizer, thu được một danh sách các từ/ cụm từ đã được chuẩn hóa

["01", "09", "2024", "5215", "97152", "1", "3000", "0", "267515", "010924", "122904", "nguyen", "thi", "mao", "chuyen", "tien"]

	$date\_time$	trans_no	credit	debit	detail
	$01/09/2024\_5215.97152$	1	3000	0	267515.010924.122904.NGUYEN THI MAO
Ī	$01/09/2024\_5219.24714$	2	10000	0	018806.010924.213139.chuc mung ngay
	$02/09/2024\_5212.22965$	3	10000	0	055464.020924.064157.Ung Ho Nha Nuoc
Ī	$02/09/2024\_5245.21394$	4	10000	0	MBVCB.6924605040.gia dinh Dung Thuy
	$02/09/2024\_5078.73943$	5	50000	0	MBVCB.6925071164.mung ngay quoc

# Đếm tần số xuất hiện của các từ trong thông tin mỗi giao dịch:

Xây dựng một tập các từ không lặp lại của toàn bộ các thông tin của giao dịch nhằm mục đích ánh xạ từ "từ" sang "số" để tăng tốc độ truy xuất Đếm số lần xuất hiện của mỗi từ và tiến hành ánh xạ các từ trong mỗi thông tin giao dịch đến số lần xuất hiện của từ đó

["01", "09", "2024", "5215", "97152", "1", "3000", "0", "267515", "010924", "122904", "nguyen", "thi", "mao", "chuyen", "tien"]

- 01: 1

- 09: 1

- 2024: 1

- 5215: 1

- 97152:1

**-3000:1** 

**- 0: 1** 

**- 267515: 1** 

-010924:1

-122904:1

- nguyen: 1

- thi: 1

- mao: 1

- chuyen: 1

- tien:

["01", "09", "2024", "5215", "97152", "1", "3000", "0", "267515", "010924", "122904", "nguyen", "thi", "mao", "chuyen", "tien"]

Đánh số thứ tự cho các từ duy nhất trong tập hợp đã xây dựng ở trên và chuyển đổi ánh xạ từ "từ" sang "số" để tăng tốc độ truy vấn về sau

Sau khi hoàn thành các bước, ta thu được một HashTable với key là id của mỗi giao dịch để đánh số từ 0 với value là một HashTable khác với key là id của từ trong tập từ duy nhất và value là số lần xuất hiện tương ứng của từ đó trong thông tin giao dịch

## 2. Xây dựng Inverted Index

## Sơ lược về Inverted Index:

Inverted Index là một cấu trúc dữ liệu được sử dụng trong các hệ thống truy xuất thông tin để truy xuất hiệu quả các tài liệu hoặc trang web chứa một thuật ngữ hoặc tập hợp các thuật ngữ cụ thể.

Trong một Inverted Index, chỉ mục được tổ chức theo các thuật ngữ (từ), và mỗi thuật ngữ chỉ đến một danh sách các tài liệu hoặc trang web chứa thuật ngữ đó.

#### Xây dựng Inverted Index cho hệ thống tìm kiếm:

Duyệt lần lượt từng doc\_id và tần số của các từ trong tập doc\_term\_freq đã được xây dựng Gán lại đúng cấu trúc của Inverted Index để dễ kiểm tra cũng như truy xuất tần suất xuất hiện của một từ trong một giao dịch

# 3. Tìm kiểm- trả lời truy vấn:

Chuẩn hóa chuỗi truy vấn của người dùng về đúng chuẩn đã được chuẩn bị trước Dùng Inverted Index để lấy ra những truy vấn có từ liên quan đến lời truy vấn

Sử dụng công thức tính điểm để chọn ra được truy vấn có độ liên quan cao nhất

# DF-IDF:

Document Frequency (DF) của một từ là số lượng tài liệu trong tập hợp tài liệu chứa từ đó.

DF(t) = Số lượng tài liệu chứa từ t

Inverse Document Frequency (IDF) - Tần Suất Ngược Tài Liệu đo lường tầm quan trọng của từ trong toàn bộ tập hợp tài liệu. Từ càng hiếm trong tập tài liệu, IDF của nó càng cao

$$IDF(t) = \log(\frac{N}{DF(t)})$$

Term Frequency-Inverse Document Frequency (TF-IDF) kết hợp giữa Term Frequency (TF) (tần suất từ trong tài liệu) và IDF để đánh giá tầm quan trọng của từ trong tài liệu đó so với toàn bộ tập hợp tài liệu.

$$DF - IDF(t, d) = DF(t, d) \times IDF(t)$$

Nhược điểm: Tuy TF-IDF là một công cụ mạnh mẽ và đơn giản để đánh giá tầm quan trọng của từ, nó cũng có một số nhược điểm

- 1. Không xử lý ngữ cảnh và ngữ nghĩa: DF- IDF tính toán dựa trên tần số xuất hiện của mỗi từ nên đã bỏ qua ngữ cảnh và ngữ nghĩa của câu
- 2. Bỏ qua thứ tự từ và cấu trúc ngữ pháp
- 3. Rơi vào vấn đề thường xuyên (Common Words): nếu một từ trong giao dịch lặp lại nhiều lần và vô tình trùng với từ trong truy vấn sẽ dẫn đến giao dịch đó được đánh giá cao hơn thay vì xem xét toàn bộ từ và độ dài chuỗi

## BM25-Best Matching 25:

BM25- Best Matching 25 được phát triển dựa trên TF- IDF để xếp hạng tài liệu dựa trên sự phù hợp giữa truy vấn và tài liệu với các cải tiến để tăng cường hiệu quả trong các nhiệm vụ tìm kiếm văn bản và cũng là thước đo được sử dụng trong hệ thống tìm kiếm

BM25- Best Matching 25 khắc phục điểm yếu của TF- IDF bằng cách chuẩn hóa độ dài của tài liệu và giới hạn sự ảnh hưởng của TF đến thang đo tổng thể

#### Chuẩn hóa độ dài tài liệu (Normalization):

$$BM25 = \sum_{t \in q} IDF(t) \times \frac{TF(t,d) \times (k_1) + 1}{TF(t,d) + k_1 \times (1 - b + b \times \frac{|d|}{avgdl})}$$

#### Trong đó:

- 🖢 |d| là độ dài của tài liệu d
- avgdl là độ dài trung bình của toàn bộ tài liệu
- k1, b là các tham số điều chỉnh

# Sự bão hòa tần suất từ:

Nhược Điểm TF-IDF: TF-IDF không giới hạn ảnh hưởng của TF, nghĩa là sự tăng lên của TF vẫn dẫn đến sự tăng điểm số tuyến tính, không phản ánh thực tế rằng sau một mức độ nào đó, việc tăng TF không còn làm tăng độ phù hợp của tài liệu.

Bão Hòa Tần Suất Từ: BM25 giới hạn ảnh hưởng của TF thông qua tham số k1. Khi TF tăng lên, ảnh hưởng của nó vào điểm số sẽ giảm dần, phản ánh rằng sau một mức độ nhất định, việc xuất hiện thêm của từ không làm tăng sự phù hợp một cách đáng kể

#### Xử lý các từ phổ biến và hiếm:

- Mặc dù TF-IDF giảm giá trị của các từ phổ biến thông qua IDF, nó không thể xử lý tốt các từ cực kỳ phổ biến hoặc cực kỳ hiếm một cách linh hoạt
- IDF Tinh Chỉnh: BM25 sử dụng một công thức IDF được tinh chỉnh để cân bằng hơn trong việc xử lý các từ phổ biến và hiếm, giúp cải thiện chất lượng xếp hạng.

$$IDF(t) = \log(\frac{N - n(t) + 0.5}{n(t) + 0.5} + 1)$$

#### Trong đó:

- N là tổng số tài liệu
- n(t) là số tài liệu chứa từ t

# Xây dựng thước đo lường cho hệ thống tìm kiếm:

### Khởi tạo BM25:

```
def __build_bm25(self):
    self.__corpus = []
    for doc_id in sorted(self.__documents.keys()):
        terms = [self.__id_term[tid] for tid in self.__doc_term_freq[doc_id].keys()]
        self.__corpus.append(terms)

self.bm25 = BM250kapi(self.__corpus)
```

#### Hàm search:

```
def search(self, query, num = 10) -> list:
       @ Params: query - string: query need to find
       Return 5 document most relevent
   2 2 2
   query_terms = self.__preprocess_text(query)
   candidate_docs = set()
   for term in query_terms:
       term_id = self.__term_id.get(term)
       if term_id is not None:
           docs = self.__inverted_index[term_id].keys()
           candidate_docs.update(docs)
   if not candidate_docs:
       return []
   candidate_docs = list(candidate_docs)
   candidate_indices = [doc_id for doc_id in candidate_docs]
   scores = self.bm25.get_batch_scores(query_terms, candidate_indices)
   doc_scores = list(zip(candidate_docs, scores))
   ranked_docs = sorted(doc_scores, key=lambda x: x[1], reverse=True)[:num]
```

## III. Vận hành trang web:

## 1. Giao diệnfrontend:

Giao diện của chúng em khá đơn giản, tập trung vào mục đích tìm kiếm là chính, chỉ cần chạy trang web ở máy cá nhân, sau đó nhập thông tin của giao dịch cần tìm kiếm trang web sẽ trả về 10 giao dịch có độ liên quan cao nhất

## 2. Backend

Sử dụng ngôn ngữ lập trình python để viết nên hệ thống tìm kiếm cũng như api nên phải đảm bảo máy tính cá nhân đã tải python phiên bản mới nhất Đảm bảo đã cài đặt các thư viện sau: Thư viện hỗ trợ tính toán:

- csv: pip install csv
- collection: pip intall collection
- pyvi: pip install pyvi
- rank\_bm25: pip install rank\_bm25

#### Thư viện hỗ trợ API:

- os: pip install os
- flask: pip intall flask
- pyvi: pip install pyvi
- flask\_cors: pip install flask\_cors

```
from flask import Flask, request, jsonify
from fullTextSearch import fullTextSearch
import os
from flask_cors import CORS
app = Flask(__name__)
csv_filepath = os.path.join(os.path.dirname(__file__), 'chuyen_khoan.csv')
fts = fullTextSearch(filename=csv_filepath)
fts.search("chuyen tien 200000 09/09/2024")
CORS(app)
@app.route('/', methods=['GET'])
def home():
   return jsonify({"message": "Welcome to the Transaction Full Text Search API"}), 200
@app.route('/search', methods=['POST'])
def search_transactions():
   data = request.get_json()
   if not data or 'query' not in data:
       return jsonify({"error": "Missing query"}), 400
```

## IV. Thảo luận và mở rộng:

	B-tree	Inverted Index + BM25		
Cấu trúc dữ liệu	Sử dụng cấu trúc cây cân bằng (B-tree) để lưu trữ và truy xuất dữ liệu có thứ tự.	Sử dụng cấu trúc <b>inverted index</b> để lưu trữ danh sách tài liệu chứa mỗi từ khóa, kết hợp với thuật toán BM25 để xếp hạng.		
Phương pháp tìm kiếm	Tìm kiếm tuần tự hoặc theo thứ tự cây, có thể sử dụng các phép toán như range queries.	Tìm kiếm thông qua danh sách ngược (inverted list) của từ khóa và xếp hạng tài liệu dựa trên BM25.		
Khả năng xếp hạng kết quả	Thường không có cơ chế xếp hạng kết quả; trả về các tài liệu chứa từ khóa một cách không thứ tự.	Có khả năng xếp hạng kết quả dựa trên mức độ phù hợp với truy vấn thông qua BM25.		
Hiệu suất	Tìm kiếm có thể chậm khi dữ liệu lớn do phải duyệt cây B-tree toàn bộ hoặc phần lớn cây.	Tìm kiếm nhanh hơn nhờ inverted index, đặc biệt là với các truy vấn phức tạp và tập dữ liệu lớn.		
Tốc độ xây dựng index	Tốc độ xây dựng index tương đối nhanh đối với các dữ liệu có thứ tự và nhỏ đến vừa.	Xây dựng inverted index có thể tốn thời gian hơn, đặc biệt với tập dữ liệu rất lớn, nhưng thường được tối ưu hóa cho việc đọc.		
Khả năng mở rộng	Khó mở rộng với dữ liệu rất lớn do cấu trúc cây có thể trở nên phức tạp và tốn tài nguyên.	Dễ dàng mở rộng với dữ liệu lớn, đặc biệt khi sử dụng các hệ thống phân tán như Elasticsearch hoặc Solr.		
Bộ nhớ	Yêu cầu bộ nhớ thấp hơn vì chỉ cần lưu trữ cấu trúc cây.	Yêu cầu bộ nhớ cao hơn do phải lưu trữ inverted index và các tham số BM25 cho mỗi từ khóa và tài liệu.		
Triển khai	Đơn giản và trực quan để triển khai, đặc biệt trong các hệ thống cơ sở dữ liệu truyền thống.	Yêu cầu kiến thức về xây dựng inverted index và hiểu biết về thuật toán BM25; phức tạp hơn trong triển khai ban đầu.		

## Xin cảm ơn!