

# Đề cương luận văn thạc sĩ

Nghiên cứu phát triển kỹ thuật đếm số phần tử trên dòng dữ liệu

Học viên: Lê Anh Quốc ID: 2070428

Người hướng dẫn khoa học: PGS. TS. THOẠI NAM

#### **Outline**

- 1. Giới thiệu
- 2. Các công trình nghiên cứu liên quan
- 3. Phát biểu bài toán
- 4. Mục tiêu, đối tượng và giới hạn nghiên cứu
- 5. Phát biểu bài toán
- 6. Kiến thức nền tảng
- 7. Phương pháp thực hiện

Ngày nay, các ứng dụng và dịch vụ trực tuyến đóng vai trò ngày càng quan trong trong cuộc sống của con người. Chúng ta sử dụng mang xã hội để kết nối với bạn bè và chia sẻ thông tin, mua sắm trực tuyến để tiết kiệm thời gian và tiền bạc, hay xem phim và chơi game trực tuyến để giải trí. Để đánh giá hiệu quả hoạt động của các ứng dụng và dịch vụ này, một trọng những chỉ số quan trọng nhất là số lượng người dùng hoạt động. Việc theo dõi số lượng người dùng hoạt động trong một khoảng thời gian nhất định trên một dòng dữ liệu (data stream) là một yêu cầu quan trọng đối với nhiều ứng dụng và dịch vụ trực tuyến, hiệu quả của các chiến dịch marketing, và hỗ trợ ra quyết định kinh doanh. Ví du, trong các ứng dung mang xã hôi, số lượng người dùng hoạt động cho thấy mức độ tương tác và sự quan tâm của người dùng đối với nền tảng. Trong các dịch vụ thương mai điện tử, số lượng người dùng hoạt động cho thấy hiệu quả và các chiến dịch quảng cáo và khuyến mãi. Tuy nhiên, việc đếm số lượng người dùng không phải là một nhiệm vụ đơn giản, đặc biệt là khi dữ liêu lớn và tốc độ truy cập cao. Các phương pháp truyền thống như lưu trữ và truy vấn trực tiếp vào cơ sở dữ liệu có thể

Trong nhiều trường hợp, cần phải tổng hợp số lượng người dùng trên nhiều dòng dữ liêu khác nhau. Việc này giúp có được bức tranh toàn cảnh về hoạt động của người dùng trên toàn hệ thống, từ đó đưa ra các phân tích và đánh giá chính xác hơn. Ví dụ, trong hệ thống thương mại điên tử. cần tổng hợp số lượng người dùng từ các trang web, ứng dụng di động và API khác nhau để có được số lượng người dùng hoạt động thực tế trên toàn hệ thống. Tuy nhiên, việc tổng hợp dữ liệu từ nhiều nguồn khác nhau có thể gặp thách thức về đồng bộ hóa dữ liệu, xử lý dữ liệu bị thiếu hoặc lỗi, và đảm bảo tính nhất quán của kết quả. Ngoài ra, có thể cần phải đếm số lượng người dùng trên nhiều khoảng thời gian khác nhau trên một hoặc nhiều dòng dữ liệu khác nhau. Việc này giúp phân tích chi tiết hơn hoạt đông của người dùng theo thời gian, theo khu vực hoặc theo tiêu chí khác.

Ví dụ, trong một ứng dụng phát trực tiếp, cần đếm số lượng người dùng hoạt động theo giờ hoặc từng phân đoạn chương trình để đánh giá mức độ quan tâm của người xem. Tuy nhiên, việc phân chia và xử lý dữ liệu theo nhiều đoạn có thể làm tăng độ phức tạp của thuật toán và ảnh hưởng đến hiệu suất của hệ thống. Do đó, cần phải có một giải pháp đếm số lượng phần tử trên dòng dữ liệu đạt hiệu suất cao và tin cậy, từ đó có thể ứng dụng rộng rãi trong các hệ thống khác nhau như mạng xã hội, thương mại điện tử, chương trình phát trực tiếp, hệ thống giám sát và hệ thống giao thông thông minh.

#### **Sections**

Sections group slides of the same topic

\section{Elements}

for which metropolis provides a nice progress indicator  $\dots$ 

Các công trình nghiên cứu liên

quan

# LogLog [2]

Thuật toán LogLog cho phép ước lượng số lượng từ vựng khác nhau trong toàn bộ tác phẩm của Shakespeare chỉ trong một lần quét và với độ chính xác cỡ vài phần trăm, sử dụng một lượng bộ nhớ phụ nhỏ. Phiên bản cơ bản đã được xác minh qua phân tích toàn diện và có phiên bản tối ưu hóa có khả năng song song.

# HyperLogLog [4]

Thuật toán HYPERLOGLOG là một thuật toán xác suất gần tối ưu, được thiết kế để ước lượng số lượng các phần tử khác nhau trong các tập dữ liệu rất lớn. Sử dụng bộ nhớ phụ có kích thước m đơn vị, HYPERLOGLOG thực hiện một lần quét qua dữ liệu và tạo ra một ước lượng về số lượng phần tử khác nhau với độ chính xác tương đối là khoảng  $\frac{1.04}{\sqrt{m}}$ . Thuật toán này có khả năng ước lượng số lượng phần tử lớn hơn  $10^9$  với độ chính xác khoảng 2% chỉ sử dụng 1.5 kilobytes bộ nhớ, đồng thời có khả năng song song hoá tối ưu và thích nghi với mô hình cửa sổ trượt (sliding windown).

# HyperLogLog++ [5]

Bài báo giới thiệu một thuật toán mới ước lượng số lượng luồng hoạt động trong dòng dữ liệu, sử dụng cơ chế cửa số trượt kết hợp với thuật toán HyperLogLog. Thuật toán này có độ chính xác cao, lỗi tiêu chuẩn khoảng  $\frac{1.04}{\sqrt{m}}$ , với m là số lượng thanh ghi trong bộ nhớ. Dù cần bộ nhớ bổ sung so với HyperLogLog, tổng bộ nhớ cần thiết không vượt quá  $5m\ln(\frac{n}{m})$  byte, với n là số luồng thực sự trong cửa sổ trượt. Kết quả lý thuyết được xác minh trên cả dữ liệu thực và tổng hợp.

# Sliding HyperLogLog [1]

Bài báo giới thiệu một thuật toán mới ước lượng số lượng luồng hoạt động trong dòng dữ liệu, sử dụng cơ chế cửa sổ trượt kết hợp với thuật toán HyperLogLog. Thuật toán này có độ chính xác cao, lỗi tiêu chuẩn khoảng  $\frac{1.04}{\sqrt{m}}$ , với m là số lượng thanh ghi trong bộ nhớ. Dù cần bộ nhớ bổ sung so với HyperLogLog, tổng bộ nhớ cần thiết không vượt quá  $5m\ln(\frac{n}{m})$  byte, với n là số luồng thực sự trong cửa sổ trượt. Kết quả lý thuyết được xác minh trên cả dữ liệu thực và tổng hợp.

# ExaLogLog [3]

ExaLogLog là một cấu trúc dữ liệu mới cho việc đếm độc lập xấp xỉ, tương tự như HyperLogLog, nhưng tiêu tốn ít hơn 43% không gian với cùng lỗi ước lượng.

Phát biểu bài toán

# Phát biểu bài toán

Bài toán 1: Phát triển thuật toán để ước lượng số lượng phần tử (cardinality estimation) trong một khoảng thời gian trên một dòng dữ liệu (data stream).

**Bài toán 2:** Mở rộng thuật toán để ước lượng số lượng phần tử trong một khoảng thời gian trên nhiều dòng dữ liệu.

Mục tiêu, đối tượng và giới hạn nghiên cứu

# Mục tiêu, đối tượng và giới hạn nghiên cứu

metropolis supports 4 different title formats:

- Regular
- Small caps
- ALL SMALL CAPS
- ALL CAPS

They can either be set at once for every title type or individually.

# Small caps

This frame uses the smallcaps title format.

#### **Potential Problems**

Be aware that not every font supports small caps. If for example you typeset your presentation with pdfTeX and the Computer Modern Sans Serif font, every text in small caps will be typeset with the Computer Modern Serif font instead.

# all small caps

This frame uses the allsmallcaps title format.

#### **Potential problems**

As this title format also uses small caps you face the same problems as with the smallcaps title format. Additionally this format can cause some other problems. Please refer to the documentation if you consider using it.

As a rule of thumb: just use it for plaintext-only titles.

#### **ALL CAPS**

This frame uses the allcaps title format.

#### **Potential Problems**

This title format is not as problematic as the allsmallcaps format, but basically suffers from the same deficiencies. So please have a look at the documentation if you want to use it.

Phát biểu bài toán

## Phát biểu bài toán

The theme provides sensible defaults to \emph{emphasize} text, \alert{accent} parts or show \textbf{bold} results.

#### becomes

The theme provides sensible defaults to *emphasize* text, accent parts or show **bold** results.

#### Font feature test

- Regular
- Italic
- SMALL CAPS
- Bold
- Bold Italic
- Bold Small Caps
- Monospace
- Monospace Italic
- Monospace Bold
- ullet Monospace Bold Italic

#### Lists

#### Items

- Milk
- Eggs
- Potatoes

#### Enumerations

- 1. First,
- 2. Second and
- 3. Last.

#### Descriptions

PowerPoint Meeh.

Beamer Yeeeha.

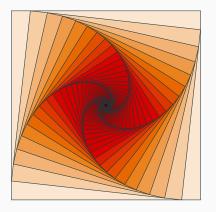
• This is important

- This is important
- Now this

- This is important
- Now this
- And now this

- This is really important
- Now this
- And now this

# **Figures**



**Hình 1:** Rotated square from texample.net.

## **Tables**

Bång 1: Largest cities in the world (source: Wikipedia)

City	Population
Mexico City	20,116,842
Shanghai	19,210,000
Peking	15,796,450
Istanbul	14,160,467

#### **Blocks**

Three different block environments are pre-defined and may be styled with an optional background color.

#### **Default**

Block content.

#### **Alert**

Block content.

#### Example

Block content.

#### Default

Block content.

#### **Alert**

Block content.

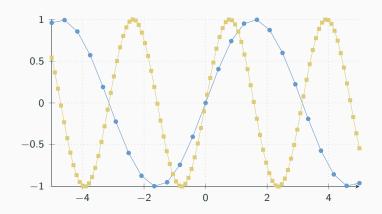
#### **Example**

Block content.

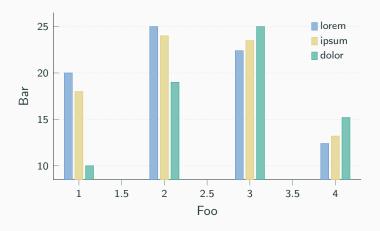
## Math

$$e = \lim_{n \to \infty} \left( 1 + \frac{1}{n} \right)^n$$

# Line plots



# Bar charts



# Quotes

Veni, Vidi, Vici

#### Frame footer

**metropolis** defines a custom beamer template to add a text to the footer. It can be set via

\setbeamertemplate{frame footer}{My custom footer}

My custom footer 27

#### References

Some references to showcase [allowframebreaks] [2, 4, 1, 3, 5]  $\,$ 

# Kiến thức nền tảng

# Kiến thức nền tảng

Get the source of this theme and the demo presentation from

github.com/matze/mtheme

The theme *itself* is licensed under a Creative Commons Attribution-ShareAlike 4.0 International License.



Phương pháp thực hiện

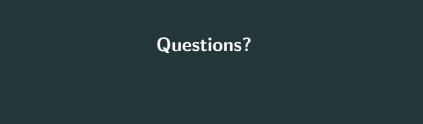
# Phương pháp thực hiện

Get the source of this theme and the demo presentation from

github.com/matze/mtheme

The theme *itself* is licensed under a Creative Commons Attribution-ShareAlike 4.0 International License.





## Backup slides

Sometimes, it is useful to add slides at the end of your presentation to refer to during audience questions.

The best way to do this is to include the appendixnumberbeamer package in your preamble and call \appendix before your backup slides.

metropolis will automatically turn off slide numbering and progress bars for slides in the appendix.

# Tài liêu tham khảo i



Y. Chabchoub and G. Heébrail.

Sliding hyperloglog: Estimating cardinality in a data stream over a sliding window.

In 2010 IEEE International Conference on Data Mining Workshops, pages 1297-1303. IEEE, 2010.



M. Durand and P. Flajolet.

Loglog counting of large cardinalities.

In Algorithms-ESA 2003: 11th Annual European Symposium, Budapest, Hungary, September 16-19, 2003. Proceedings 11, pages 605-617. Springer, 2003.



O. Frtl.

Exaloglog: Space-efficient and practical approximate distinct counting up to the exa-scale.

arXiv preprint arXiv:2402.13726, 2024.

# Tài liêu tham khảo ii



P. Flajolet, É. Fusy, O. Gandouet, and F. Meunier.

Hyperloglog: the analysis of a near-optimal cardinality estimation algorithm.

Discrete mathematics & theoretical computer science, (Proceedings), 2007.



S. Heule, M. Nunkesser, and A. Hall.

Hyperloglog in practice: Algorithmic engineering of a state of the art cardinality estimation algorithm.

In Proceedings of the 16th International Conference on Extending Database Technology, pages 683-692, 2013.