

## TRUY XUẤT THÔNG TIN

## CHƯƠNG V - MỘT SỐ MÔ HÌNH TRUY XUẤT THÔNG TIN KHÁC

## **NỘI DUNG TRÌNH BÀY**

- **\*NHƯỢC ĐIỂM CỦA MÔ HÌNH VECTOR**
- **♦MÔ HÌNH LSI**
- **❖MÔ HÌNH XÁC SUẤT**

#### **\*CÁCH TIẾP CẬN**

- Truy vấn thông tin là một quá trình không chắc chắn
  - Ngữ nghĩa câu truy vấn
  - Tài liệu thỏa truy vấn.
- Lý thuyết xác suất
  - Cở sở của suy luận không chắc chắn
  - Ước lượng khả năng tài liệu liên quan đến truy vấn

### **\*CÁCH TIẾP CẬN**

- Các mô hình xác suất
  - Các mô hình điển hình: BIM, Two Poisson, BM11, BM25
  - Mô hình ngôn ngữ
  - Mang Bayes (Bayesian networks)

Các mô hình xác suất là những mô hình đã cũ nhưng có hiệu quả cao.

#### **❖NGUYÊN LÝ XẾP HẠNG**

- Bài toán: cho một truy vấn q và một tập tài liệu D,
   xác định thứ tự các tài liệu trong D theo truy vấn q.
- Sự liên quan giữa tài liệu và truy vấn được thể hiện bằng một biến ngẫu nhiên nhị phân R
  - R<sub>d,q</sub>=1 nếu tài liệu *d* liên quan với *q*
  - R<sub>d,q</sub>=0 nếu tài liệu *d* không liên quan với *q*
- Kết quả xếp hạng được sắp xếp giảm dần theo xác suất của sự liên quan p(R<sub>d,q</sub>=1) hay p(R=1|d,q)

#### **❖NGUYÊN LÝ XÉP HẠNG**

- Các mô hình vấn thông tin theo xác suất cần giải quyết:
  - Xác định các giá trị ước lượng tốt nhất.
  - Phương pháp tính toán xác suất liên quan giữa tài liệu d và truy vấn q

#### **\*PHÁT BIỂU BÀI TOÁN**

- Tài liệu  $d = \{td_1, td_2, \dots td_m\}$ 
  - td<sub>i</sub> là term thứ i của tài liệu d
  - p(td<sub>i</sub>='tù') là xác suất term thứ i của tài liệu d có giá trị là 'tù'
- Truy vấn q =  $\{tq_1, tq_2, \dots tq_n\}$ 
  - tq<sub>i</sub> là term thứ i của truy vấn q
  - p(tq<sub>i</sub>='tù') là xác suất term thứ i của truy vấn q có giá trị là 'tù'
- Sự liên quan R ∈ {0,1}

#### **\*PHÁT BIỂU BÀI TOÁN**

Xác suất tài liệu d có liên quan với truy vấn q là p(R=1|d, q)

#### ❖MỘT SỐ CÔNG THỰC XÁC SUẤT

 Xác suất của hai sự kiện A, B xảy ra đồng thời là p(A,B). Nếu A và B độc lập thì

$$p(A,B) = p(A) * p(B)$$

- Xác suất có điều kiện P(A|B) là xác suất sự kiện A nếu trước đó có sự kiện B xảy ra.
- p(A,B,C) = p(A) \* p(B|A) \* p(C|A, B)
- $p(A) = p(A,B) + p(A, \neg B)$
- $p(A) = p(A,B=b_1) + p(A,B=b_2) + ... + p(A,B=b_m)$

#### ❖MỘT SỐ CÔNG THỰC XÁC SUẤT

Công thức Bayes:

$$p(A|B) = p(A) * p(B|A) / p(B)$$
  
 $p(A|B) = p(A) * p(B|A) / [\Sigma_{X \in \{A, \neg, A\}} p(B|X) * p(X)]$ 

- Tỉ lệ Odds:

$$O(A) = p(A) / p(\neg A) = p(A) / (1-p(A))$$

log-odds:

$$\log(O(A)) = \log(p(A)) - \log(1-p(A))$$

#### \*XÉP HẠNG THEO MÔ HÌNH XÁC SUẤT

- Giả thiết: sự liên quan của các tài liệu với một câu truy vấn là độc lập.
- Ước lượng xác suất của sự liên quan p(R=1|d, q) theo:
  - Tần suất của term
  - Tần suất của tài liệu
  - Độ dài của văn bản
- Đặt r là R=1 và ¬r là R=0: các tài liệu được xếp hạng theo thứ tự giá trị p(r|d, q) giảm dần.
- Thay vì xếp hạng theo giá trị p(r|d,q), có thể xếp hạng theo giá trị odds(p(r|d,q))

### \*XÉP HẠNG THEO MÔ HÌNH XÁC SUẤT

- Thay vì xếp hạng theo giá trị p(r|d,q), có thể xếp hạng theo giá trị odds(p(r|d,q)).
- → Xếp hạng theo giá trị

$$p(d|r,q)/p(d|-r,q)$$

Giá trị p(d|r,q) và p(d|¬r,q) được ước lượng tùy theo mô hình.

# **\*BOOLEAN INDEPENDENCE MODEL** (BIM)

Tần số của mỗi term là 0 (không xuất hiện) và 1 (có xuất hiện)

- 1) Giả thiết độc lập:
- Các term trong một tài liệu và một truy vấn độc lập với nhau
- Xác suất của một term xuất hiện trong các tài liệu liên quan không ảnh hưởng đến xác suất của các term khác trong các tài liệu liên quan

# **\*BOOLEAN INDEPENDENCE MODEL** (BIM)

- 1) Giả thiết độc lập:
- Giả thiết này đơn giản hóa việc tính toán và khá hiệu quả.

$$p(d|q,r) = \prod_{i \in [1,m]} p(td_i|q,r)$$
$$p(d|q,\neg r) = \prod_{i \in [1,m]} p(td_i|q,\neg r)$$

# **\*BOOLEAN INDEPENDENCE MODEL** (BIM)

- 2) Các term của câu truy vấn là yếu tố duy nhất xác định sự liên quan giữa tài liệu và truy vấn:
- Với term td<sub>i</sub>∉q thì p(td<sub>i</sub>|q,r) không phụ thuộc vào
   r:

$$p(td_i|q,r) = p(td_i|q,\neg r)$$

→ Chỉ cần tính xác suất các term trong truy vấn q

$$p(d|q,r) = \prod_{td \in q} p(td|q,r)$$
$$p(d|q,\neg r) = \prod_{td \in q} p(td|q,\neg r)$$

# **\*BOOLEAN INDEPENDENCE MODEL** (BIM)

Dựa trên hai giả thiết trên, sự liên quan được thể hiện qua giá trị:

$$\prod_{td \in q} p(td|r,q)/p(td|\neg r,q)$$

Việc ước lượng giá trị p(td|r,q) và p(td|¬r,q) được thực hiện theo hai trường hợp:

- Trường hợp không có ngữ liệu mẫu
- Trường hợp có ngữ liệu mẫu

# \*BOOLEAN INDEPENDENCE MODEL (BIM)

- Trường hợp không có ngữ liệu mẫu Sử dụng hai giả thiết:
- Term của truy vấn xuất hiện hay không xuất hiện trong tài liệu liên quan là như nhau:

$$p(tq_i|r,q)=0.5$$

- Xác suất term xuất hiện trong tài liệu không liên quan (N<sub>td</sub>: số tài liệu chứa td, N: tổng số tài liệu)

$$p(td|\neg r,q)=N_{td}/N$$

# **\*BOOLEAN INDEPENDENCE MODEL** (BIM)

- Trường hợp không có ngữ liệu mẫu
- Độ liên quan giữa tài liệu và truy vấn:

$$rel(d,q) = \prod_{td \in q} p(td|r,q)/p(td|\neg r,q)$$
$$= \prod_{td \in q} 0.5*N/N_{td}$$

Sử dụng độ đo log-odds:

$$rel(d,q) = \Sigma_{td \in q} log(0.5*N/N_{td})$$

→ Trọng số của mỗi term là w<sub>td</sub>=log(0.5\*N/N<sub>td</sub>)

# **\*BOOLEAN INDEPENDENCE MODEL** (BIM)

Ví dụ: Tính độ liên quan giữa truy vấn q và các tài liệu sau theo mô hình BIM

d₁ Romeo and Juliet

d<sub>2</sub> Juliet: Oh happy dagger

d<sub>3</sub> Romeo died by dagger

q: die dagger

# **\*BOOLEAN INDEPENDENCE MODEL** (BIM)

|                 | Romeo | Juliet | happy | dagger | die  |
|-----------------|-------|--------|-------|--------|------|
| d(td r,q)       | 0.5   | 0.5    | 0.5   | 0.5    | 0.5  |
| d(td -r,q)      | 2/3   | 2/3    | 1/3   | 2/3    | 1/3  |
| W <sub>td</sub> | -0.41 | -0.41  | 0.58  | -0.41  | 0.58 |

rel(
$$d_1,q$$
)=?  
rel( $d_2,q$ )=-0.41  
rel( $d_3,q$ )=0.17

# **\*BOOLEAN INDEPENDENCE MODEL** (BIM)

- Trường hợp có ngữ liệu mẫu
- r<sub>td</sub> là số tài liệu liên quan chứa term td
- N<sub>R</sub> là tổng số tài liệu liên quan
- Ước lượng các xác suất

$$p(td|r,q) = r_{td}/N_R$$
$$p(td|\neg r,q) = (N_{td}-r_{td})/(N-N_R)$$

# **\*BOOLEAN INDEPENDENCE MODEL** (BIM)

- Trường hợp có ngữ liệu mẫu
- Để tránh trường hợp r<sub>td</sub>=0 và r<sub>td</sub>=N<sub>td</sub>, thực hiện smoothing:

$$p(td|r,q) = (r_{td}+0.5)/(N_R+1)$$
$$p(td|\neg r,q) = (N_{td}-r_{td}+0.5)/(N-N_R+1)$$

- Độ liên quan:

rel(d,q)

$$= \Sigma_{td \in q} \log([(r_{td} + 0.5)^*(N - N_R + 1)]/[(N_{td} - r_{td} + 0.5)^*(N_R + 1)])$$

# **\*BOOLEAN INDEPENDENCE MODEL** (BIM)

- Trường hợp có ngữ liệu mẫu
- Trọng số của mỗi term:

$$W_{td} = log([(r_{td} + 0.5)*(N-N_R+1)]/[(N_{td}-r_{td}+0.5)*(N_R+1)])$$

# **\*BOOLEAN INDEPENDENCE MODEL** (BIM)

Ví dụ: Tính độ liên quan giữa truy vấn q và các tài liệu sau theo mô hình BIM. Biết N=30,  $N_R=6$ ,  $r_{die}=3$ ,  $r_{dagger}=4$ ,  $N_{die}=15$ ,  $N_{dagger}=16$ .

d<sub>1</sub> Romeo and Juliet

d<sub>2</sub> Juliet: Oh happy dagger

d<sub>3</sub> Romeo died by dagger

q: die dagger

#### **\*TWO POISSON MODEL**

Tần số của term là số lần xuất hiện của term trong tài liệu

→ Xác suất term td xuất hiện k lần trong tài liệu d là p(td=k|d)

Để ước lượng xác suất p(td=f|d,r), giả thiết td tuân theo quy luật phân phối Poisson, khi đó:

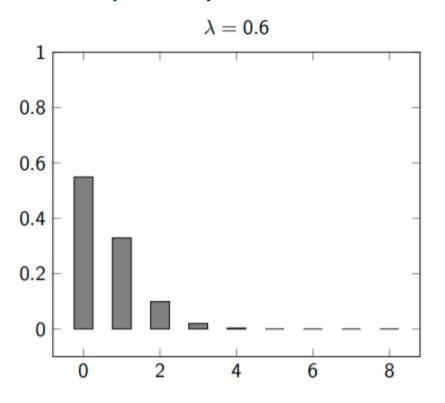
$$p(td=k|d) = \lambda^{k*}e^{-\lambda}/k!, k=0,1,2,...$$

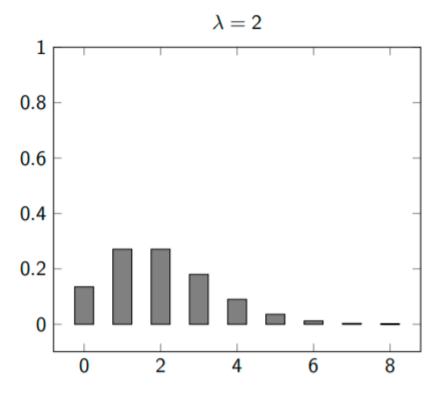
Giá trị λ được ước lượng như sau

$$\lambda = count(td)/N_{term}$$

#### **\*TWO POISSON MODEL**

Ví dụ phân phối xác suất Poisson





#### **\*TWO POISSON MODEL**

Tuy nhiên, một quy luật Poisson không thể hiện đúng thực tế nên sử dụng hai quy luật phân phối Poisson, gọi là Elite (E) và non-Elite( $\neg$ E):  $p(td=k|r,d)=u^*\lambda^{k*}e^{-\lambda}/k!+(1-u)^*\mu^{k*}e^{-\mu}/k!,\ k=0,1,2,...$   $p(td=k|\neg r,d)=v^*\lambda^{k*}e^{-\lambda}/k!+(1-v)^*\mu^{k*}e^{-\mu}/k!,\ k=0,1,2,...$  Trong đó:

- u là xác suất tài liệu là Elite và có liên quan
- v là xác suất tài liệu là Elite và không liên quan

#### **\*TWO POISSON MODEL**

Vì vấn đề ước lượng các tham số u, v,  $\lambda$  và  $\mu$ , Robertson và Walker đề xuất một cách xấp xỉ theo hình dạng của hàm tính trọng số term sao cho:

- $w_{td} = 0$  nếu k=0
- w<sub>td</sub> đồng biến với k
- w<sub>td</sub> có dạng log-odds
- Công thức đề nghị:  $w'_{td} = [k/(k_1+k)]*w_{td}$
- Với w<sub>td</sub> là trọng số được tính như mô hình BIM