

TRƯỜNG ĐH KHTN – TP HCM KHOA CÔNG NGHỆ THÔNG TIN

KHAI THÁC ITEMSET PHỔ BIẾN SỬ DỤNG DIFFSET

DATA MINING HCMUS - 2023

GV: GS.TS LÊ HOÀI BẮC



Nội dung

- 1. Giới thiệu
- 2. Đặt vấn đề
- 3. Các phương pháp biểu diễn dữ liệu
- 4. Thuật toán Eclat
- 5. Sử dụng Diffset
- 6. Thuật toán dEclat, dCharm, dGenMax
- 7. So sánh Tidset và Diffset
- 8. Nhận xét

1. Giới thiệu

- ❖ Diffset là một cách biểu diễn dữ liệu được đưa ra bởi M. J. Zaki và K. Gouda.
- Phương pháp này theo vết sự thay đổi trong tidset của các ứng viên sau khi kết hợp với các ứng viên dùng phát sinh ra chúng.
- Mục tiêu của hướng tiếp cận là tiết kiệm bộ nhớ sử dụng để lưu các tidset và tăng hiệu xuất thực thi thuật toán.

2. Đặt vấn đề

- Cho CSDL gồm các giao tác, tìm tất cả các itemset phổ biến – các itemset có số lần xuất hiện trong CSDL ít nhất thỏa giá trị do người dùng định nghĩa.
- ❖ Ví dụ: Cho CSDL D như sau.

Transaction	Items
1	A, C, T, W
2	C, D, W
3	A, C, T, W
4	A, C, D, W
5	A, C, D, T, W
6	C, D, T

2. Đặt vấn đề

Khai thác itemset phổ biến.

Transaction	Items
1	A, C, T, W
2	C, D, W
3	A, C, T, W
4	A, C, D, W
5	A, C, D, T, W
6	C, D, T

Minimum Support = 80% **Minimum Support Count** = 5

Itemset phổ biến	Support	Support Count
{ C }	100%	6
{W }	83%	5
{ CW }	83%	5

3. Các phương pháp biểu diễn

Transaction	Items
1	A, C, T, W
2	C, D, W
3	A, C, T, W
4	A, C, D, W
5	A, C, D, T, W
6	C, D, T

Item	Support
Α	4
С	6
D	4
T	4
W	5

Item	TIDSET
Α	1345
С	123456
D	2 4 5 6
Т	1356
W	12345

b. Tidset

a. Độ support

	Α	С	D	T	W
1	1	1	0	1	1
2	0	1	1	0	1
3	1	1	0	1	1
4	1	1	1	0	1
5	1	1	1	1	1
6	0	1	1	1	0

c. Bitvector

3. Các phương pháp biểu diễn

a. Lưu giá trị support

 Mỗi itemset sẽ lưu kèm với một giá trị support. Phải đếm support cho từng itemset.

b. Sử dụng Tidset (Mã giao tác)

- Tốn bộ nhớ lưu các mã giao tác cho từng itemset.
- Duyệt CSDL một lần. Tính support bằng phép toán giao (intersection).

c. Sử dụng Bitvector (vector nhị phân)

Tính toán support nhanh bằng phép toán AND.

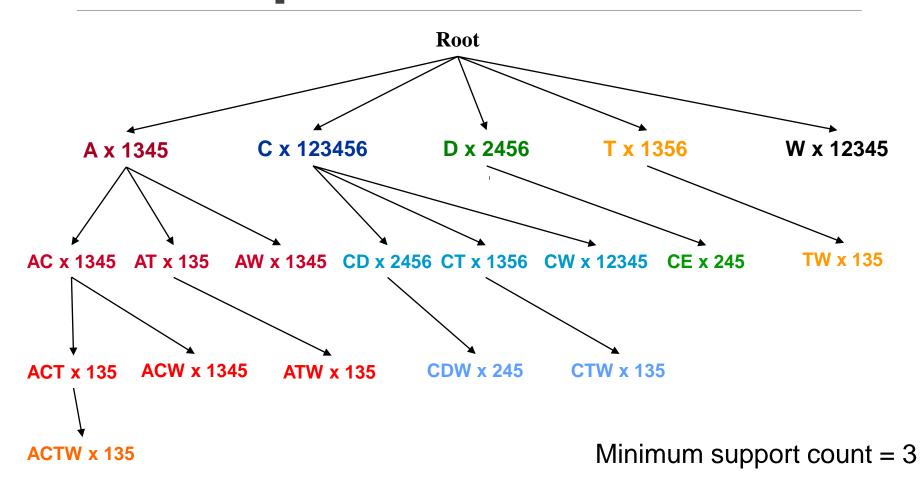
4. Thuật toán Eclat

8. for all $T_i \neq \emptyset$ do $\mathbf{Eclat}(T_i)$;

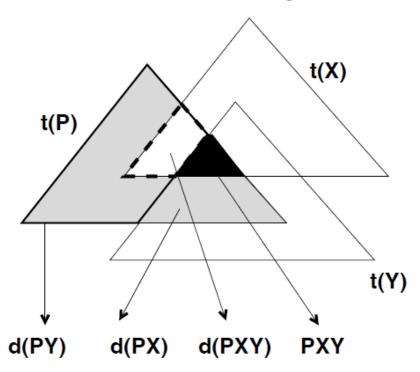
```
    Eclat([P]):
    for all X<sub>i</sub> ∈ [P] do
    T<sub>i</sub> = Ø
    for all X<sub>j</sub> ∈ [P], with j > i do
    R = X<sub>i</sub> ∪ X<sub>j</sub>;
    t(R) = t(X<sub>j</sub>) ∩ t(X<sub>i</sub>);
    if σ(R) ≥ min_sup then
```

 $T_i = T_i \cup \{R\}; F_{/R/} = F_{/R/} \cup \{R\};$

4. Thuật toán Eclat



Lưu sự thay đổi Tidset của từng đối tượng cùng một lớp hoặc cùng tiền tố (prefix).



Ví dụ: Với P là tiền tố. Cho X, Y là các itemset.

- t(P) là tidset của P
- d(PX) là diffset của PX

$$d(PX) = t(P) - t(X)$$

$$d(PXY) = t(PX) - t(PY)$$

❖Tính diffset của PXY:

$$d(PXY) = t(PX) - t(PY)$$

Tuy nhiên chúng ta chỉ lưu diffset của PX và PY là d(PX), d(PY).

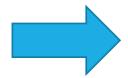
$$d(PXY) = t(PX) - t(PY) + t(P) - t(P)$$

$$d(PXY) = (\mathbf{t(P)} - t(PY)) - (\mathbf{t(P)} - t(PX))$$

$$=> d(PXY) = d(PY) - d(PX)$$

★Tính support PXY:
$$σ(PXY) = σ(PX) - |d(PXY)|$$

Item	TIDSET
Α	1345
С	123456
D	2456
Т	1356
W	12345



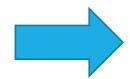
Item	DIFFSET
A	26
С	
D	1 3
Т	2 4
W	6

Ví dụ: Tính support của itemset AC

$$d(AC) = d(C) - d(A) = \{\emptyset\} - \{2, 6\} = \{\emptyset\}$$

$$=> \sigma(AC) = \sigma(A) - |d(AC)| = 4 - 0 = 4$$

Item	TIDSET
Α	1345
С	123456
D	2456
Т	1356
W	12345



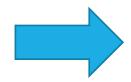
Item	DIFFSET
Α	26
C	
D	1 3
Т	2 4
W	6

Ví dụ: Tính support của itemset AD

$$d(AD) = d(D) - d(A) = \{1, 3\} - \{2, 6\} = \{1, 3\}$$

$$=> \sigma(AD) = \sigma(A) - |d(AD)| = 4 - 2 = 2$$

Item	TIDSET
Α	1345
С	123456
D	2456
Т	1356
W	12345



Item	DIFFSET
A	26
C	
D	1 3
Т	2 4
W	6

Ví dụ: Tính support của itemset ACD kết hợp từ AC, AD

$$d(ACD) = d(AD) - d(AC) = \{1, 3\} - \{\emptyset\} = \{1, 3\}$$

$$=> \sigma(ACD) = \sigma(AC) - |d(ACD)| = 4 - 2 = 2$$

$$d(A) = \{2, 6\} => \sup = 4$$

 $d(C) = \{\} => \sup = 6$
 $d(D) = \{1, 3\} => \sup = 4$

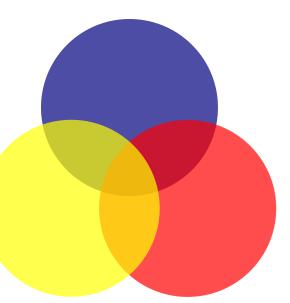
$$d(AC) = {} => sup = 4 - 0 = 4$$

 $d(AD) = {1, 3} => sup = 4 - 2 = 2$

$$d(ACD) = \{1,3\}$$

=> $\sup = 4 - 2 = 2$

 $Tidset(A) = \{1, 3, 4, 5\}$



$$Tidset(C) = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$$
 $Tidset(D) = \{2, 4, 5, 6\}$

$$Tidset(D) = \{2, 4, 5, 6\}$$

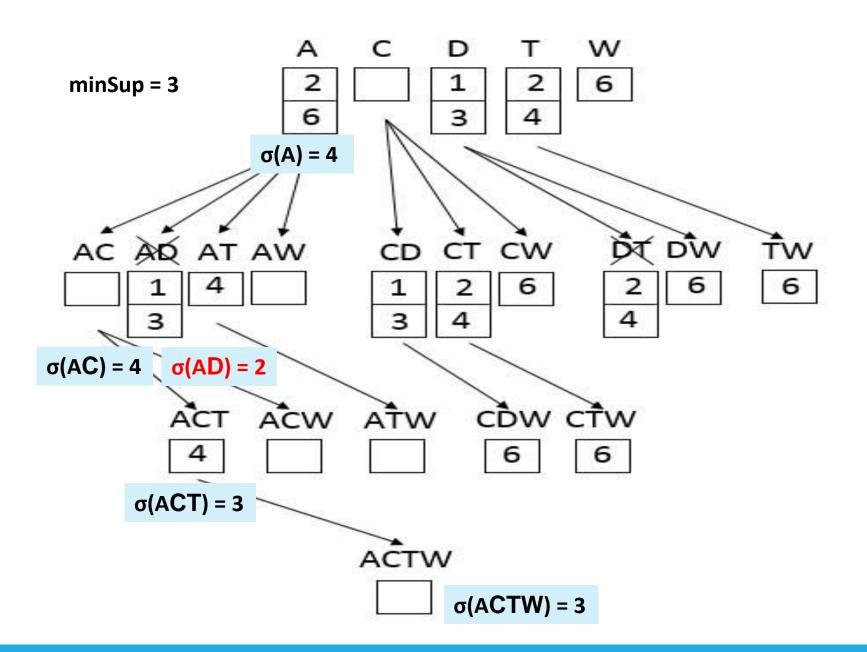
$$d(A) = \{2, 6\} \Rightarrow \sup = 4$$

 $d(C) = \{\} \Rightarrow \sup = 6$
 $d(D) = \{1, 3\} \Rightarrow \sup = 4$
 $d(T) = \{2, 4\} \Rightarrow \sup = 4$
 $d(W) = \{6\} \Rightarrow \sup = 5$
* $d(AC) = \{\} \Rightarrow \sup = 4 - 0 = 4$
 $d(AD) = \{1, 3\} \Rightarrow \sup = 4 - 2 = 2$
 $d(AT) = \{4\} \Rightarrow \sup = 4 - 1 = 3$
 $d(AW) = \{\} \Rightarrow \sup = 4 - 0 = 4$
* $d(CD) = \{1, 3\} \Rightarrow \sup = 6 - 2 = 4$
 $d(CT) = \{2, 4\} \Rightarrow \sup = 6 - 2 = 4$
 $d(CW) = \{6\} \Rightarrow \sup = 6 - 1 = 5$
 $d(DT) = \{2, 4\} \Rightarrow \sup = 4 - 2 = 2$
 $d(DW) = \{6\} \Rightarrow \sup = 4 - 1 = 3$

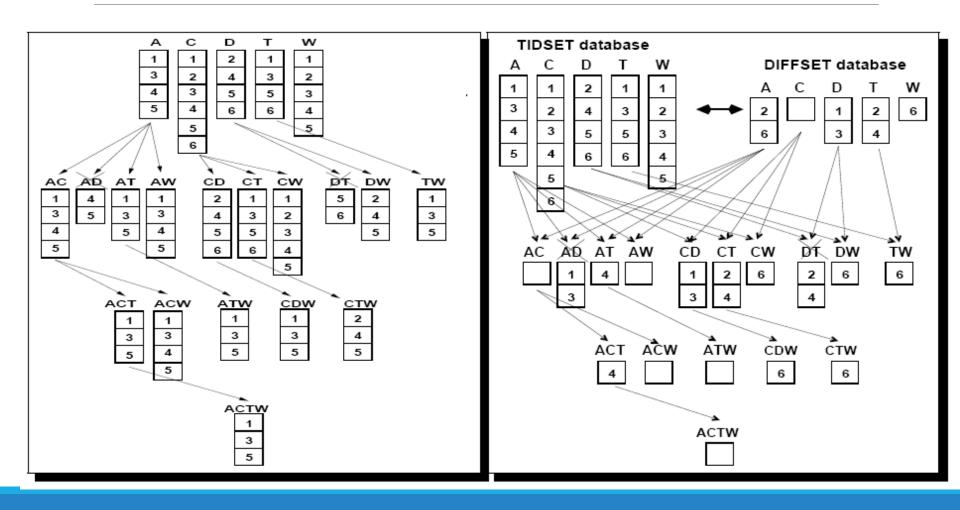
Item	DIFFSET
Α	26
С	
D	1 3
Т	2 4
W	6

$$d(ACD) = \{1,3\}$$

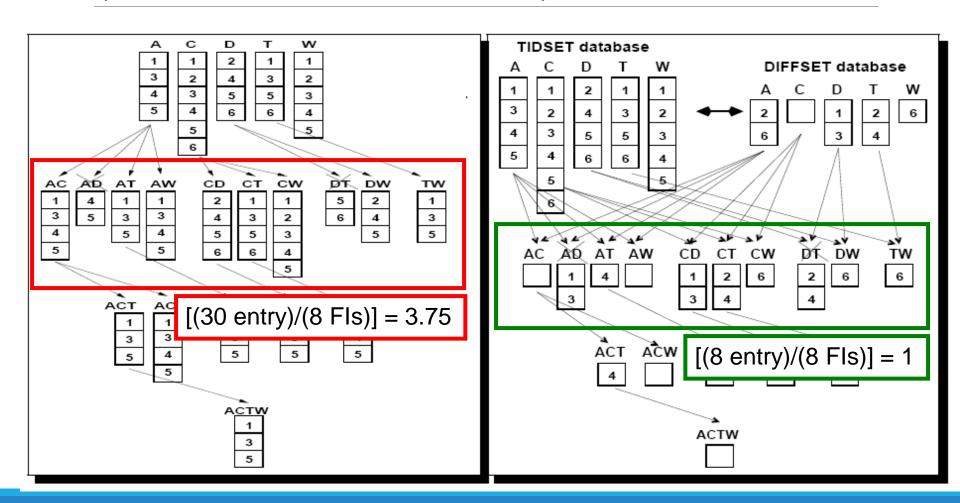
 $\Rightarrow sup = 4 - 2 = 2$



5. Sử dụng Diffset (6) (So sánh Tidsets và Diffsets)



(So sánh Tidsets và Diffsets)



Thông thường trong quá trình thực thi sẽ có một điểm giao để chuyển đổi giữa tidset và diffset.

- Sử dụng diffset đối với CSDL dày đặc.
- ❖ Bắt đầu với tidset đối với CSDL thưa thớt, và ở các giai đoạn sau có thể chuyển sang diffset.
- ⇒ Khi nào nên chuyển đổi giữa tidset và diffset?

Giảm tỷ lệ (Reduction Ratio)

- ❖ Cho lớp P Gọi PX và PY là lớp thành viên với t(PX) và t(PY)
- Xét Itemset mới *PXY* trong lớp *PX PXY* có thể được lưu trữ t(*PXY*) hoặc d(*PXY*)
- \Leftrightarrow Định nghĩa: giảm tỷ lệ r = t(PXY)/d(PXY)
- Đối với diffset sẽ có lợi nếu như $r \geq 1$ hoặc $t(PXY)/d(PXY) \geq 1$

$$r = t(PXY) / d(PXY)$$

- Thay $d(PXY) \Rightarrow t(PXY)/(t(PX) t(PY)) \ge 1$
- Khi t(PX) t(PY) = t(PX) t(PXY)

Ta có
$$t(PXY) = (t(PX) - t(PXY))$$

- Chia cho t(PXY) được $\frac{1}{\frac{t(PX)}{t(PXY)}-1} \geq 1$
- Sau khi đơn giản được $t(PX)/t(PXY) \le 2$
- ⇒ Điều đó có nghĩa là nếu độ hỗ trợ của PXY bằng ít nhất 1/2 của PX thì ta chuyển sang sử dụng diffset.

6. Thuật toán dEclat

- Thuật toán áp dụng diffset vào phương pháp Eclat (state-of-the-art) trước đó sử dụng tidset.
- Thuật toán duyệt theo chiều sâu trước (DFS). Bắt đầu với các diffset của các items phổ biến.
- ❖ Vòng lặp đệ quy để tìm tất cả các itemset phổ biến ở cấp hiện tại. Tiến trình lặp lại cho đến khi tất cả các itemset phổ biến được khai thác.

6. Thuật toán dEclat

if $T_i \neq \emptyset$ then $dEclat(T_i)$;

```
    dEclat([P]):
    for all X<sub>i</sub> ∈ [P] do
    for all X<sub>j</sub> ∈ [P], with j > i do
    R = X<sub>i</sub> ∪ X<sub>j</sub>;
    d(R) = d(X<sub>j</sub>) - d(X<sub>i</sub>);
    if σ(R) ≥ min_sup then
    T<sub>i</sub> = T<sub>i</sub> ∪{R}; //T<sub>i</sub> initially empty
```

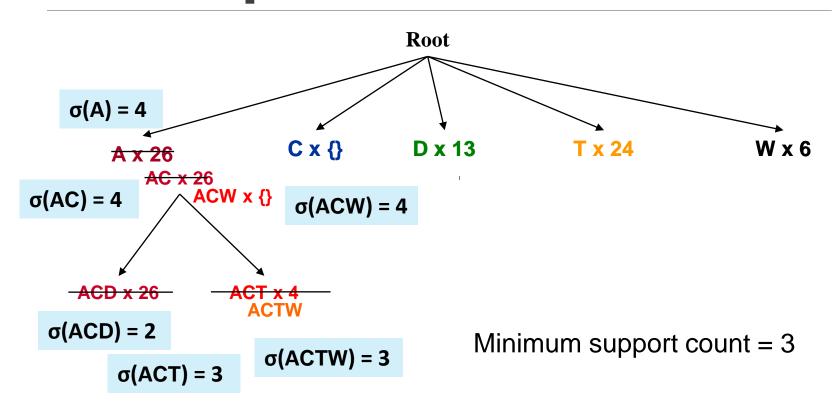
6. Thuật toán dCharm

- Thuật toán áp dụng diffset vào thuật toán Charm thay vì sử dụng tidset.
- Thuật toán duyệt theo chiều sâu trước (DFS). Bắt đầu với các diffset của các items phổ biến.
- Thuật toán sử dụng các bước tỉa nhánh dựa vào mối quan hệ của các tập con

6. Thuật toán dCharm

```
0. dCharm([P]):
1. for all X_i \in [P] do
2.
          for all X_i \in [P], with j > i do
3.
                      R = X_i \cup X_j;
                      d(R) = d(X_i) - d(X_i);
5.
                      if \sigma(R) \ge min\_sup then
6.
                                   if d(X_i) = d(X_i) then
7.
                                               Remove X_i from [P];
8.
                                               Replace all X_i with R;
                                   else if d(X_i) \supset d(X_j) then
10.
                                               Replace all X_i with R;
11.
                                   else if d(X_i) \subset d(X_i) then
12.
                                               Remove X_i from [P]
13.
                                               Add R to NewN:
14.
                                   else if d(X_i) \neq d(X_i) then
15.
                                               Add R to NewN:
16.
           Subsumption-Check(C, R);
17. if NewN \neq \emptyset then dCharm(NewN);
```

6. Thuật toán dCharm



6. Thuật toán dGenMax

- ❖ Thuật toán sử dụng tiến trình *backtrack* để tìm kiếm mẫu tối đại.
- ❖ Các cải tiến
 - Sắp item theo thứ tự tăng dần theo kích thước và độ support (i. đầu tiên khám phá item có kích thước nhỏ trước, ii. Bỏ một node càng sớm càng tốt trong cây tìm kiếm).
 - Kiểm tra các tập bao (superset) của itemset đang xét.
 - CSDL theo chiều dọc tối ưu việc kiểm tra phổ biến bằng cách sử dụng tidset, hoặc cải tiến hơn nữa là diffsets.
- ❖ Bộ nhớ
 - Lưu trữ nhiều nhất k = m + l tidsets (diffsets) trong bộ nhớ, với m là độ dài của tập kết hợp dài nhất và l là độ dài của itemset tối đại có chiều dài lớn nhất.

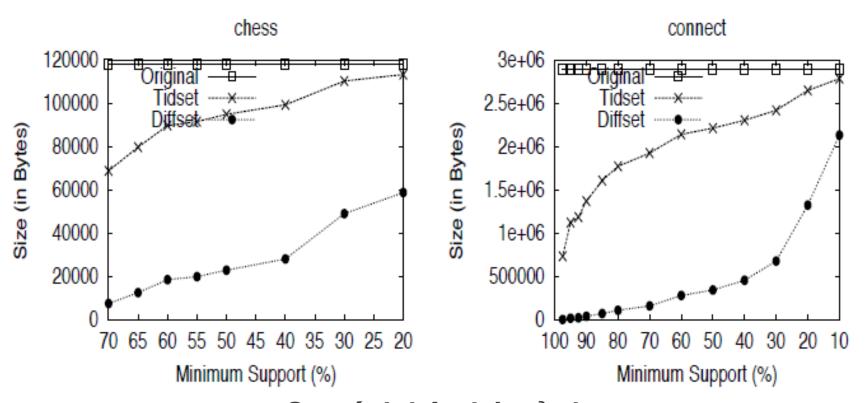
6. Thuật toán dGenMax

GenMax (Dataset T):

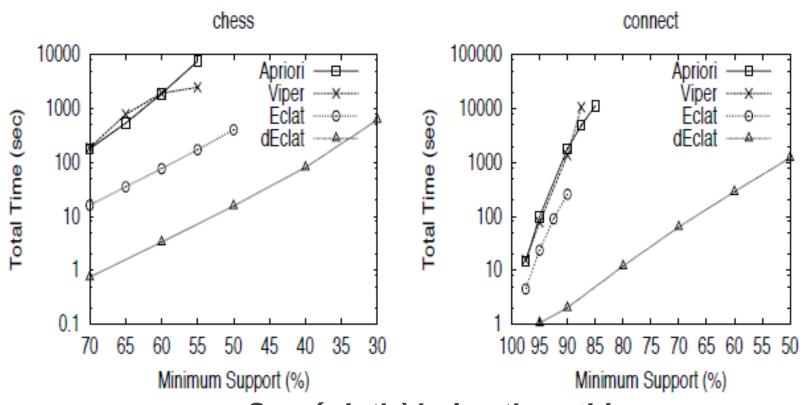
- 1. Calculate F_1 , Calculate F_2 .
- 2. For each item $i \in F_1$ calculate c(i), its combine-set.
- 3. Sort items in F_1 in INCREASING cardinality of c(i) and then INCREASING $\sigma(i)$.
- 4. Sort each c(i) in order of F_1 .
- 5. $c(i) = c(i) \{j : j < i \text{ in sorted order of } F_1\}.$
- 6. $M = \{\}$; // Maximal Frequent Itemsets.
- 7. for each $i \in F_1$ do
- 8. $Z = \{x \in M : i \in x\}$
- 9. **for each** $j \in c(i)$ **do**
- 10. $H = \{x : x \text{ is } j \text{ or } x \text{ follows } j \text{ in } c(i)\}$
- 11. **if** H has a super set in Z **then** break
- 13. $I = \{i, j\}$
- 14. $X = c(i) \cap c(j); d(X) = t(i) t(j)$
- 15. $Y = \{x \in Z : j \in x\}$
- 16. Extend(I, X, Y)
- 17. $Z = Z \cup Y$
- 18. $M = M \cup Z$
- 19. **Return** *M*

```
Procedure Extend(I, X, Y)
// I is the itemset to be extended. X is the set of items
// that can be added to I, i.e., the combine set, and
// Y is the set of relevant maximal itemsets found so far
// i.e., all maximal itemsets which contain I.
1. extendflg = 0
2. for each j \in X do
   if |Y| > 0 then
        G = \{x : x \text{ is } j \text{ or } x \text{ follows } j \text{ in } X\}
4.
5.
       if G has super set in Y Then
6.
             extendflg = 1; break;
   NewI = I \cup \{j\}; d(NewI) = d(j) - d(I)
     if (NewI is frequent) then
       NewX = X \cap c(i)
9.
10. extendflg = 1
        if (NewX == \phi) then
11.
12.
       Y = Y \cup \{NewI\}
13.
        else
          NewY = \{x \in Y : j \in x\}
14.
          Extend(NewI, NewX, NewY)
15.
     Y = Y \cup \{NewY\}
17. if (extendflq == 0 \text{ and } |Y| == 0) then
```

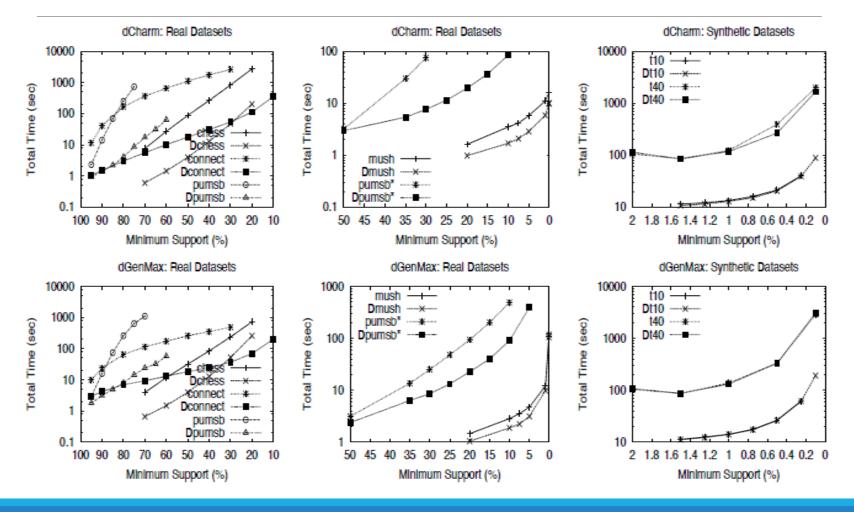
18. $Y = Y \cup \{I\}$

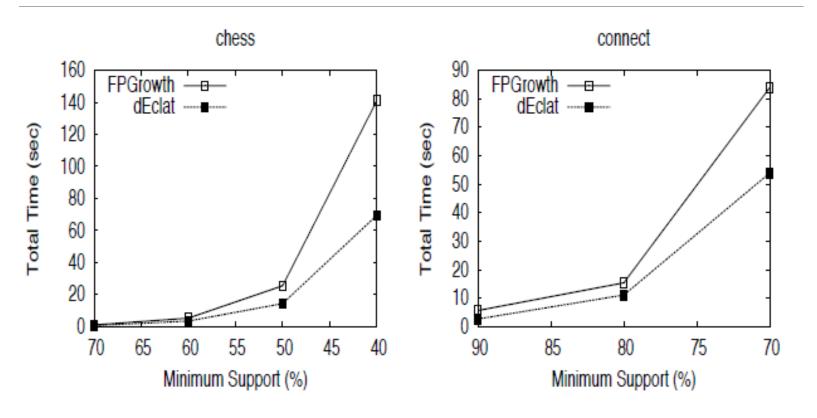


So sánh bộ nhớ sử dụng trên dữ liệu dày đặc Chess và Connect

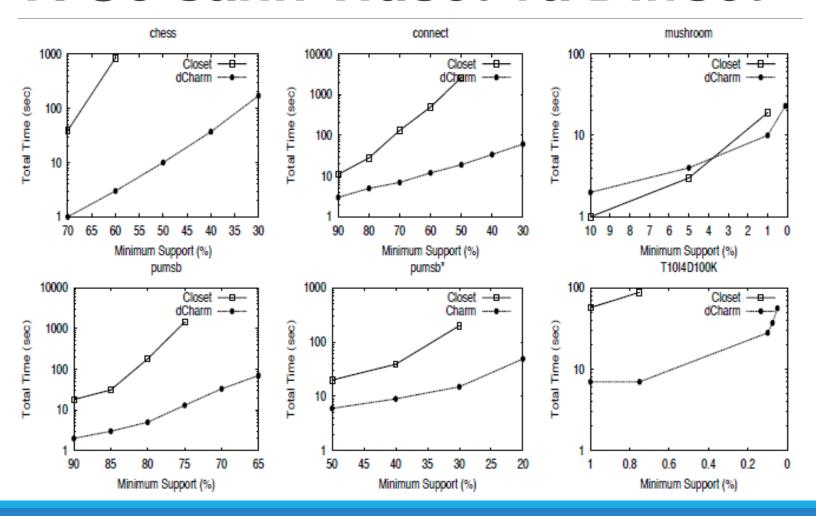


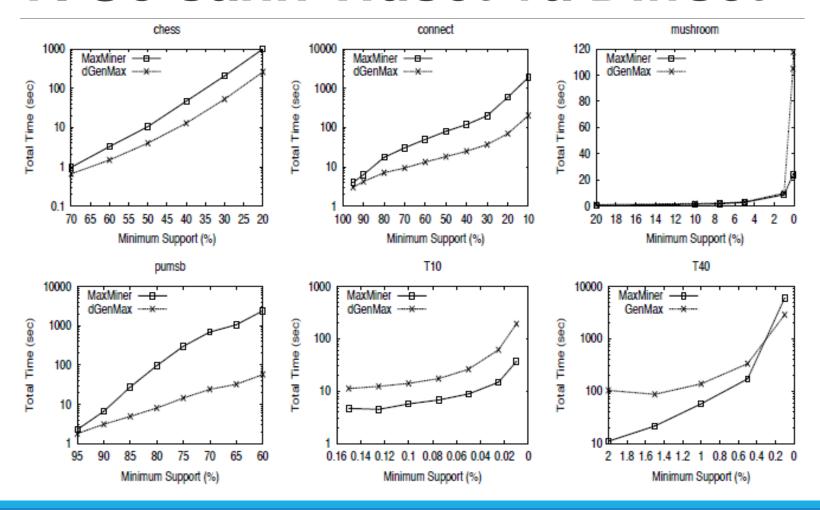
So sánh thời gian thực thi trên dữ liệu dày đặc Chess và Connect

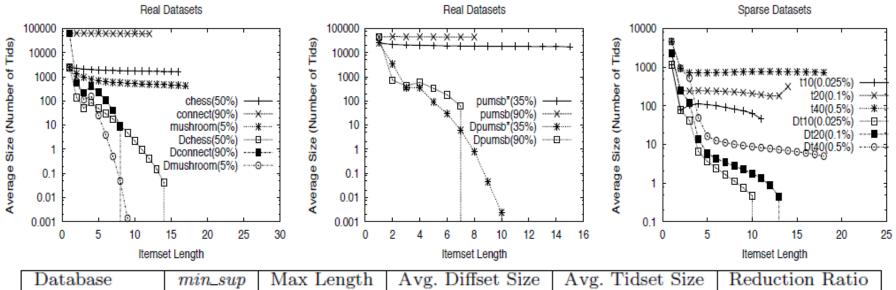




So sánh thời gian thực thi giữ thuật toán FPGrowth và dEclat

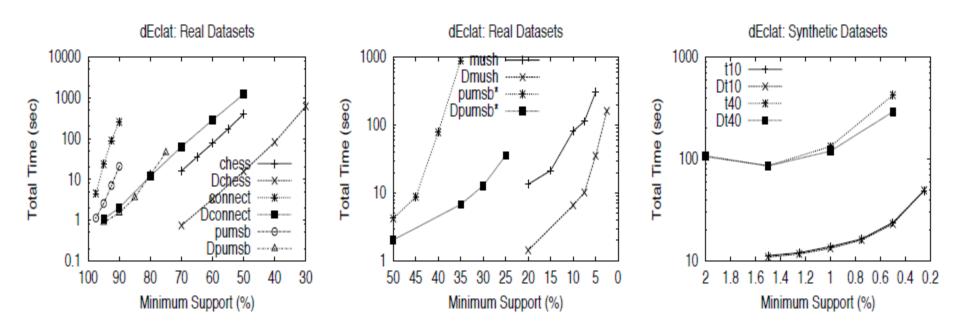






Database	min_sup	Max Length	Avg. Diffset Size	Avg. Tidset Size	Reduction Ratio
chess	0.5%	16	26	1820	70
connect	90%	12	143	62204	435
mushroom	5%	17	60	622	10
pumsb*	35%	15	301	18977	63
pumsb	90%	8	330	45036	136
T10I4D100K	0.025%	11	14	86	6
T20I16D100K	0.1%	14	31	230	11
T40I10D100K	0.5%	18	96	755	8

Kích thước trung bình vòng lặp: Tidset vs Diffset



So sánh thời gian thực thi trên CSDL dày đặc (Real datasets) và thưa thớt (Synthetic datasets)

8. Nhận xét

- Diffset giảm đáng kể kích thước bộ nhớ cần để lưu trữ trực tiếp kết quả.
- Diffset tăng hiệu quả thực thi khi đưa vào phương pháp khai thác dữ liệu theo chiều dọc.
- Diffset cung cấp tầm quan trọng về cải tiến hiệu xuất so với các phương pháp tốt trước đó.

Tài liệu tham khảo

- [1] M.J. Zaki and K. Gouda, *Fast Vertical Mining Using Diffsets*, Proc. Ninth ACM SIGKDD Int'l Conf. Knowledge Discovery and Data Mining, Aug. 2003.
- [2] M. J. Zaki, *Scalable Algorithms for Association Mining*, IEEE Transactions on Knowledge and Data Engineering, 12(3), May/Jun 2000, pp. 372-390.
- [3] M. J. Zaki and C.-J. Hsiao, *Efficient Algorithms for Mining Closed Itemsets and their Lattice Structure*. IEEE Transactions on Knowledge and Data Engineering, 17(4), Apr 2005, pp. 462-478.
- [4] M. J. Zaki and K. Gouda, *GenMax: An Efficient Algorithm for Mining Maximal Frequent Itemsets*. Data Mining and Knowledge Discovery: An International Journal, 11(3), 2005, pp .223-242.

Thanks for your listening!! Q & A