به نام خدا



دانشگاه تهران دانشکدگان فنی دانشکده مهندسی برق و کامپیوتر



درس داده کاوی

تمرین عملی ۲

فروردین ماه ۱۴۰۲

* فهرست

٣	رينهاي تشريحي	تمر
٣	سؤال ۱	
۵	سؤال ۲	
۶	سؤال ٣	
	رينهاي عملي	تمر
٧	سؤال ۱	
٧	سؤال ۲	
٨	سؤال ٣	
	سوال ۴	
٩	رین تشریحی امتیازی	تمر
٩	سؤال ۱	
١	ِ حظات (حتما مطالعه شود)	ملا

تمرینهای تشریحی

سؤال ١

مجموعه داده در جدول زیر را در نظر بگیرید. ویژگی اول پیوسته بوده، در حالی که دو ویژگی باقی مانده به صورت دودویی نامتقارن هستند. یک rule در این سؤال، قوی بوده اگر مقدار support آن از ۱۵ درصد و مقدار confidence آن از ۶۰ درصد بیشتر باشد. مجموعه داده زیر شامل دو rule قوی هست:

A	В	C
1	1	1
2	1	1
3	1	0
4	1	0
5	1	1
6	0	1
7	0	0
8	1	1
9	0	0
10	0	0
11	0	0
12	0	1

این دو rule به صورت زیر هستند:

$$\{(1\leq A\leq 2), B=1\}\rightarrow \{C=1\}$$

$$\{(5 \le A \le 8), B = 1\} \rightarrow \{C = 1\}$$

الف) مقدار support و confidence را برای هر دو rule محاسبه کنید.

ب) برای بدست آوردن این rule با استفاده از الگوریتم سنتی Apriori، باید ویژگی A را گسسته سازی کنیم. فرض کنید که می خواهیم از روش equal width binning برای گسسته سازی این ویژگی، با مقادیر ۴٫۳٫۴ bin-width استفاده کنیم. برای هر کدام از bin-width گزارش دهید که هر کدام از مقادیر ۴٫۳٫۴ مرکنا فوق توسط Apriori کشف می شوند یا خیر (توجه داشته باشید که عالاها در این قسمت ممکن است دقیقاً به فرمت فوق نباشند، زیرا ممکن است شامل بازه های بزرگتر یا کوچکتری از A باشند). برای مرکن است متاسب با suport فوق، مقدار confidence و support را محاسبه کنید.

ج) درباره مؤثر بودن استفاده از روش equal width برای دستهبندی مجموعه داده فوق توضیح دهید. آیا bin-widthی وجود دارد که به شما اجازه دهد هردو rule را بیابید؟ اگر نه، چه روشهای جایگزینی را می توان استفاده کرد تا مطمئن شویم هردو rule پیدا می شوند؟

سؤال ۲

یک پایگاه داده دارای ۵ تراکنش است که در جدول زیر فهرست شده است. با فرض آن که min_support=۰.۶ باشد، به سوالهای زیر پاسخ دهید.

transaction_id	item_bought
001	{H, A, D, B, C}
002	{D, A, E, F}
003	{C, D, B, E}
004	$\{B, A, C, H, D\}$
005	{B, G, C}

الف) k-itemset مكرر را براي بزرگترين k فهرست كنيد.

ب) یک مجموعه itemset به نام S بیابید که شروط زیر را داشته باشد.

- مکرر باشد. $S_0 \cdot \forall S_0 \subset S (S_0 \neq \phi)$
 - مکرر نباشد. S
 - ج) تمامی closed pattern ها را بیابید.
 - د) تمامی max-pattern ها را بیابید.
- ه) تمامی association rule های قوی که با metarule زیر مطابقت دارند را بیابید و مقادیر association rule و confidence آنها را نیز محاسبه کنید.

$$x \in \{001,002,...,005\}, buys(x,item_1) \land buys(x,item_2)$$

 $\Rightarrow buys(x,item_3).[s,c]$

و) اکنون میخواهیم الگوهای مکرر را با استفاده از FP-Growth استخراج کنیم. ما ابتدا الگوهای مکرر single را پیدا میکنیم و آنها را به ترتیب نزولی مرتب میکنیم. برای شکستن پیوندها، ترتیب را FP-tree فرض میکنیم.

ز) پایگاه داده A's conditional را نشان دهید.

سؤال ٣

فرض کنید ما فقط به الگوهای مکرر که محدودیت های خاصی را برآورده می کنند علاقه مندیم. به عنوان مثال، در جدول سوال قبل، هر کالا قیمت خود را دارد. اطلاعات قیمت در جدول زیر آمده است. همچنین min_support=*.*

item	A	В	С	D	Е	F	G	Н
price	10	20	40	30	90	90	30	50

 $sum(S.price) \geq 45$ تمامی الگوهای مکرر مانند S در جدول سوال S را بیابید که محدودیت S مانند S برای شان برقرار باشد. (مجموع قیمت تمام اقلام در S کمتر از S نباشد).

؟ anti-monotonic است یا monotonic $sum(S.price) \geq 45$ ب) آیا محدودیت $sum(S.price) \geq 45$ چطور؟ آیا می توان روشی کارآمد برای استخراج الگوهای مکرر با $sum(S.price) \leq 45$

S بگذارید روی دو محدودیت دیگر $avg(S.price) \geq 30$ (یعنی میانگین قیمت همه اقلام در $avg(S.price) \geq 30$ (یعنی میانگین قیمت همه اقلام در $avg(S.price) \leq 30$ بحث کنیم. آیا آنها convertible هستند؟ اگر بله، چگونه می توان آنها را به موارد anti-monotonic تبدیل کرد؟

تمرينهاي عملي

تحلیل لیست مشاهده فیلم و سریال کاربران در سرویسهای استریم فیلم مثل netflix، یکی از کلیدی ترین تکنیکها برای درک رفتار کاربران، تعیین اینکه کدام فیلمها معمولاً باهم دیده میشوند و ایجاد پیشنهادات شخصی به کاربران براساس تاریخچه مشاهدات است. این تحلیل معمولاً با جستوجو در مجموعه داده مرتبط و پیدا کردن روندهای موجود در آن(مثل فیلمهایی که معمولاً باهم ظاهر میشوند)، صورت می پذیرد.

فایلهای movies.csv و rating.csv حاوی اطلاعات فیلمها و نظرات کاربران به آنهاست. هر سطر از rating.csv نظری که آن rating.csv شامل اطلاعات نظر یک کاربر به یک فیلم است(شناسه کاربر، شناسه فیلم و نظری که آن کاربر به آن فیلم داده است).

شما در این تمرین، ابتدا به بررسی دادهها میپردازید و سپس به سراغ استخراج الگوهای مکرر و Association rule و MLxtend و apyori و MLxtend برای الگوریتمهای مدنظر استفاده کنید.

سؤال ١

در ابتدا به پیشپردازش دادهها بپردازید و اقدامات خود را به صورت دقیق در گزارش شرح دهید(راهنمایی: علاوه بر کارهای معمول در پیشپردازش، احتمالاً لازم باشد که دو مجموعه داده را یکی کنید. همچنین احتمالاً لازم باشد که فیلمهایی را برای ادامه ی کار در نظر بگیرید که از یک تعداد حداقلی نظر برخوردار باشند). سپس در قالب یک نمودار مناسب، میزان تعداد نظرات هر فیلم را نمایش دهید و نمودار بدست آمده را تفسیر کنید.

سؤال ۲

اطلاعات زیر را از مجموعه داده بدست آورید و در گزارش ذکر کنید:

- تعداد نظرات
- تعداد فیلمهای متمایز
- ۱۰ فیلمی که بیشترین نظر را داشتهاند

• تعداد کاربرانی که به فیلم Forrest Gump نظر دادهاند

سؤال ٣

الف) به ازای هر کدام از موارد پایین، itemset های مکرر را با استفاده از الگوریتم Apriori کاوش کنید و تعداد آنها را در گزارش بیاورید. سپس نتایج چهار حالت را با هم مقایسه کنید.

- min-lenght=۲ و min-support=٠.١ •
- min-lenght=7 , min-support= ⋅ . ٢ •
- min-lenght=7 و min-support=•.٢ ●
- min-lenght=7 , min-support=•.Δ •

ب) مناسبترین حالت را از میان موارد بالا انتخاب نمایید و دلیل انتخاب خود را شرح دهید.

ج) به ازای هر یک از موارد زیر، با استفاده از الگوریتم itemset ،FP-Growth های مکرر را کاوش کنید و هر کدام از آنها را به همراه مقدار support آن گزارش کنید.

- min-support = 0.1
- min-support = 0.2
- min-support = 0.3 •
- min-support = 0.5

سوال ۴

- الف) تمام Association Rule ها با ۳۰.۳=support ها با ۳۰.۳ها ستخراج نمایید و min-confidence و ۶۰.۶ها با تخراج نمایید و تعداد این قوانین را ذکر کنید. سه قانونی که بالاترین lift را دارند، بنویسید.
- ب) تمام Association Rule ها با ۳۰.۳=min-support ها با ۳۰.۳ها ما ستخراج نمایید و ستام Association Rule ها با ۳۰ تعداد این قوانین را ذکر کنید. تعداد قوانین نسبت به حالت قبل چه تغییری کرد؟ علت این تغییر را توضیح دهید.

تمرين تشريحي امتيازي

سؤال ١

جدول زیر تعداد transaction این که شامل شیر و ایا خرما هستند را میان transaction نمایش جدول زیر تعداد all-confidence و all-confidence و all-confidence معیارهای محاسبه شده، رابطه ی بین خریدن شیر و خرما را نتیجه بگیرید.

	شير	بدون شير	کل
خرما	50	800	850
بدون خرما	150	9000	9150
کل	200	9800	10000

راهنمایی: برای محاسبه معیارهای فوق، می توانید از فرمولهای زیر استفاده کنید:

•
$$\chi^2 = \Sigma \frac{(observed-expected)^2}{expected}$$

•
$$lift(A,B) = \frac{P(A \cup B)}{P(A)P(B)}$$

•
$$all - conf(X) = \frac{sup(X)}{max - item - sup(X)} = \frac{sup(X)}{max\{sup(i_j)|i_j \in X\}}$$

X که در فرمول آخر، $\{sup(i_j)|i_j\in X\}$ برابر با بیشترین item support برابر با $\max\{sup(i_j)|i_j\in X\}$ است.

ملاحظات (حتما مطالعه شود)

تمامی نتایج شما باید در یک فایل فشرده با عنوان DM_CA2_StudentID تحویل داده شود.

- این فایل فشرده، باید حاوی یک فایل با فرمت PDF (گزارش تایپ شده) و یک پوشه به نام PDF استفاده باشد که کدهای نوشته شده را شامل می شود. در صورتی که از Jupyter Notebook استفاده می کنید نیازی به ارسال جداگانه کدها و گزارش بخش عملی نیست و هر دو را می توانید در یک فایل Notebook قرار دهید. حتما خروجی html فایل Notebook خود را نیز همراه فایل Notebook ارسال کنید.
- خوانایی و دقت بررسیها در گزارش نهایی از اهمیت ویژهای برخوردار است. به تمرینهایی که به صورت کاغذی تحویل داده شوند یا به صورت عکس در سایت بارگذاری شوند، ترتیب اثری داده نخواهد شد.
- گزارش به صورت تایپ شده در قالب PDF شامل شرح آزمایشهای انجام شده، پارامترهای آزمایش، نتایج و تحلیلها باشد. دقت داشته باشید که در تمامی تمرینها، نمره ی اصلی به تفسیر و تحلیل شما تعلق می گیرد.
- مهلت تحویل تمرین به هیچ عنوان تمدید نخواهد شد. مجموعا ۱۴ روز برای تمامی تمرینها و پروژه ی درس به عنوان Grace day در نظر گرفته می شود و پس از پایان مجموعا ۱۴ روز، برای هر تمرینی که پس از زمان اختصاص یافته ارسال شود روزی ۱۵ درصد از نمره آن تمرین کسر خواهد شد.
- توجه کنید این تمرین باید به صورت تک نفره انجام شود و پاسخهای ارائه شده باید نتیجه فعالیت فرد نویسنده باشد (همفکری و به اتفاق هم نوشتن تمرین نیز ممنوع است). در صورت مشاهده تقلب به همه افراد مشارکت کننده، نمره تمرین صفر و به استاد نیز گزارش می گردد.
 - در صورت بروز هرگونه مشکل با ایمیل زیر در ارتباط باشید:

mailto:taha.fakharian@gmail.com

mailto:mohammad.saadati80@gmail.com

مهلت تحویل بدون جریمه: ۱۴۰۲/۰۲/۱۴۰۱