## تمرين عملي

الف) برای نمایش دیتاست، این دیتاست در goolge colab بارگزاری می شود. سپس به کمک دستور ()read.csv خوانده می شود. همچنین باید توجه داشت که به منظور استفاده از این کتابخانه ابتدا باید یک session اسپارک تعریف کرد.

برای نمایش ۵ سطر اول از ()df.show استفاده شده است. شکل زیر نتیجهی حاصل را نشان میدهد.

+		++
Member_number	Date	itemDescription
2552   2300   1187	21-07-2015  05-01-2015  19-09-2015  12-12-2015  01-02-2015	whole milk    pip fruit   other vegetables
only showing to	 op 5 rows	++

برای نمایش تعداد سطرها از ()df.count استفاده شده است، همچنین تعداد ستونها نیز مشخص شدهاند.

# of rows: 38765
# of columns: 3

با دستور ()df.drop ین کار صورت می گیرد. نام ستونها بعد از این انجام این قسمت در زیر آورده شده است.

['Member\_number', 'itemDescription']

ب) برای داشتن دیتافریمی که خرید مربوط به هر member-number را در یک ردیف قرار دهد از () df.groupBy و در ادامه از () agg و () collect-set استفاده شده است تا موارد تکراری حذف شود زیرا در ادامه سوال مطرح شده است که محصولات جدا مطرح هستند. همچنین اگر این مقادیر یونیک نباشند در الگوریتم FPgrowth مشکل ایجاد می شود. دیتافریم جدید شامل ۳۸۹۸ ردیف می باشد.

در ادامه با توجه به موارد اشاره شده، member-numberهایی که تعداد خرید یونیک بالای ۱۰ داشته باشند با کمک توابع ()filter انتخاب می شوند. تعداد ردیفها در دیتافریم جدید به ۱۳۱۳ تا می رسد و به معنای آن است که ۱۳۱۳ نفر، خرید حداقل ۱۰ کالای یونیک را داشته اند.

ج) ابتدا تابع FPGrowth فراخوانی می شود سپس پارامترهای مرتبط آن مشخص می شوند. سپس روی ستون دیتافریم نهایی اعمال می شوند. طبق الگوریتم اجرا شده ۶۷ تا frequent items وجود دارد.

```
items|freq|
                [pork]|
                         250 l
       [bottled water]|
                         419
|[bottled water, o...|
                         239
|[bottled water, s...|
                         202
 [bottled water, w...|
                         276
          [newspapers] |
                         296
  [frozen vegetables]|
                         231
       [citrus fruit]|
                         354 l
|[citrus fruit, wh...|
                         226
         [white bread] | 198|
              [butter] | 263 |
          [rolls/buns]| 650|
|[rolls/buns, othe...|
                         372
|[rolls/buns, othe...|
                         2381
|[rolls/buns, whol...|
                        416
     [tropical fruit]|
                         456|
|[tropical fruit, ...
                         216
|[tropical fruit, ...|
                         230 |
|[tropical fruit, ...|
                         202 l
|[tropical fruit, ...|
                         272 |
only showing top 20 rows
```

## د) با توجه به اجرای الگوریتم FPGrowth در مرحلهی قبل، association rules نیز با دستور association rules

+	<b>+</b>	+	+	tt
antecedent	consequent consequent	confidence	lift 	support  +
[other vegetables]	[rolls/buns]	0.5081967213114754	1.0265573770491803	0.2833206397562833
[other vegetables]	[yogurt]	0.42349726775956287	0.9876588145085364	0.2361005331302361
[other vegetables]	[whole milk]	0.6516393442622951	1.0101563860878318	0.3632901751713633
<pre>[ [other vegetables]</pre>	[soda]	0.43579234972677594	0.9649162819414111	0.24295506473724296
<pre>[bottled beer]</pre>	[whole milk]	0.6597633136094675	1.022749977295432	0.16984006092916984
[whipped/sour cream]	[whole milk]	0.6496815286624203	1.0071214251874356	0.15536938309215537
[rolls/buns, othe			•	0.18126428027418126
[yogurt]			•	0.21096725057121096
-, -, -	1		!	0.2361005331302361
[yogurt]			•	0.18888042650418888
[yogurt]			•	0.2894135567402894
				0.2833206397562833
[rolls/buns]			•	0.31683168316831684
[rolls/buns]	, , , ,		•	0.21096725057121096
[rolls/buns]			•	0.22391469916222392
[sausage]				0.17136329017517135
[sausage]				0.15841584158415842
				0.18964204112718963
[sausage]			!	0.1546077684691546
[sausage]	[whole milk]	0.6374133949191686	0.988103645252501	0.2102056359482102
+	+	+	+	++

only showing top 20 rows