تمرين سوم

سوال اول-بخش اول)

این خروجیهای به ترتیب سوالهای e تا e است.

در این سوال ورودی به شکل یک فایل CSV داده شده است.

```
t001, A, B, D, G, NaN
t002, B, D, E, NaN, NaN
t003, A, B, C, E, F
t004, B, D, E, G, NaN
t005, A, B, C, E, F
t006, B, E, G, NaN, NaN
t007, A, C, D, E, NaN
t008, B, E, NaN, NaN, NaN
t009, A, B, E, F, NaN
t010, A, C, D, E, NaN
```

در این فایل برای اینکه همهی ردیف ها هم اندازه باشند از NaN کمک گرفته شده.ستون اول ID است و بقیه ستونها itemهاست.

```
store_data = pd.read_csv('venv/apriori.csv', header=None)
records = []
for i in range(0, 10):
    records.append([str(store_data.values[i_kj]) for j in range(1, 6)])
```

در کد این خط برای خواندن فایل ورودی و ریختن آن در آرایه records است.

در ادامه برای راحتتر کار کردن با ورودی آن را به این صورت درمیاریم.

	A	В	C	D	D	E	F	G
0	True	True	False	True	False	False	False	True
1	False	True	False	True	False	True	False	False
2	True	True	True	False	False	True	True	False
3	False	True	False	False	True	True	False	True
4	True	True	True	False	False	True	True	False
5	False	True	False	False	False	True	False	True
	True	False	True	True	False	True	False	False
7	False	True	False	False	False	True	False	False
	True	True	False	False	False	True	True	False
	True	False	True	True	False	True	False	False

که برای این تبدیل این کدها نیاز بود

```
te = TransactionEncoder()
te_ary = te.fit(records).transform(records)
df = pd.DataFrame(te_ary, columns=te.columns_)
df = df.drop(columns='nan')
```

و در آخر NaN را نیز حذف کردیم چون نیازی بهش نداریم.

```
frequent_itemsets = apriori(df, min_support=0.4, use_colnames=True)
frequent_itemsets['length'] = frequent_itemsets['itemsets'].apply(lambda x: len(x))
```

در ادامه frequent item set ها رو بدست میاریم. و طبق گفته سوال min support باید ادامه frequent item set ها رو بدست میاریم. و طبق گفته سوال 4/10 باشد. در خط بعدی کد برای هر length ای داده هارا جدا میکنیم.

```
res = association_rules(frequent_itemsets, metric="confidence", min_threshold=1)
res = res[['antecedents', 'consequents', 'support', 'confidence']]
```

سپس برای سوال بعدی association rule ها رو برای frequent item set ها با min ها با confidence المحدی ۱ در ادامه فقط ستون های گفته شده را نگه میداریم چون اطلاعات خیلی زیادی بدست میاورد.

```
res2 = association_rules(frequent_itemsets, metric="confidence", min_threshold=0)
res2 = res2[['antecedents', 'consequents', 'support', 'confidence']]

for i in range(0,15):
    if res2['antecedents'][i]==set('B') and res2['consequents'][i]==set('E'):
        print("confidence of the association rule {B} => {E} is : " + str(res2['confidence'][i]))
```

برای قسمت آخر همه association rule ها رو تولید میکنیم و دنبال rule گفته شده در سوال میگردیم. سپس confidence آن را چاپ میکنیم.

```
support
               length
                   support confidence
  antecedents consequents
                           0.666667
 antecedents consequents
                  support
support value of the association rule {B} => {C} is: 0.5
```

این خروجیهای به ترتیب سوالهای a تا e است.

در این سوال ورودی به شکل یک فایل CSV داده شده است.

```
t001,A,C,D,NaN
t002,B,C,E,NaN
t003,A,B,C,E
t004,B,E,NaN,NaN
```

مانند قسمت قبل در این فایل برای اینکه همهی ردیف ها هم اندازه باشند از NaN کمک گرفته شده.ستون اول ID است و بقیه ستونها itemهاست.

در کد این خط برای خواندن فایل ورودی و ریختن آن در آرایه records است.

در ادامه برای راحتتر کار کردن با ورودی آن را به این صورت درمیاریم.

```
store_data = pd.read_csv('venv/apriori2.csv', header=None)

records = []
for i in range(0, 4):
    records.append([str(store_data.values[i,j]) for j in range(1, 5)])

te = TransactionEncoder()
    te_ary = te.fit(records).transform(records)

df = pd.DataFrame(te_ary, columns=te.columns_)

df = df.drop(columns='nan')
```

```
A B C D E

0 True False True True False

1 False True True False True

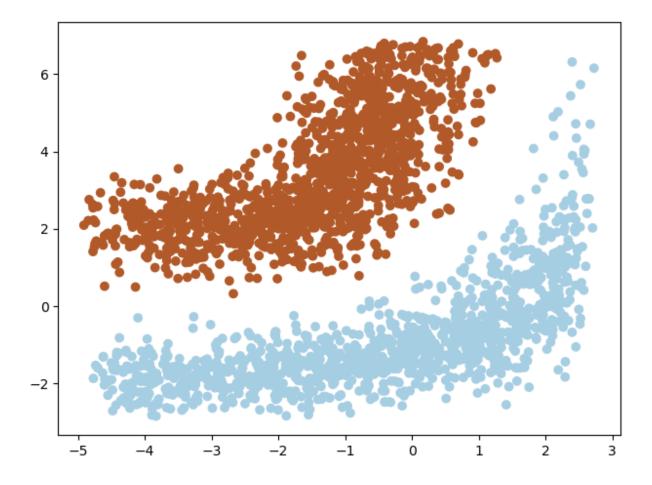
2 True True True False True

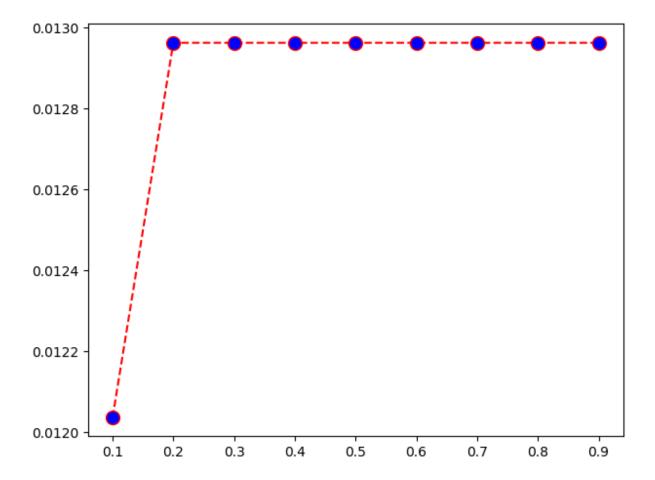
3 False True False False
```

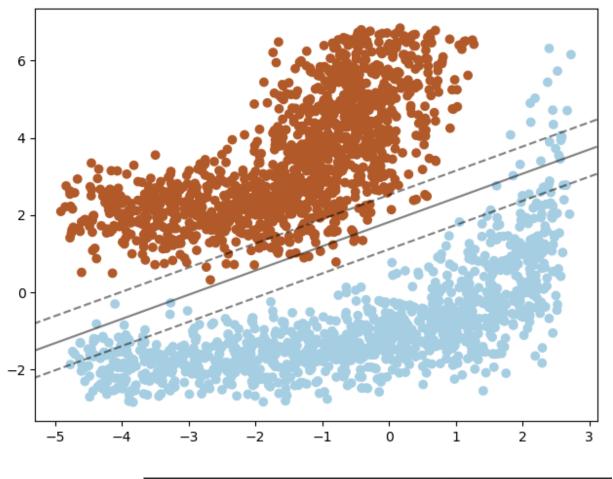
برای سوال اول باید frequent itemeset ها رو بدست بیاریم.

```
frequent_itemsets = apriori(df, min_support=0.5, use_colnames=True)
frequent_itemsets['length'] = frequent_itemsets['itemsets'].apply(lambda x: len(x))
```

در ادامه هم association rule ها رو توليد ميكنيم.

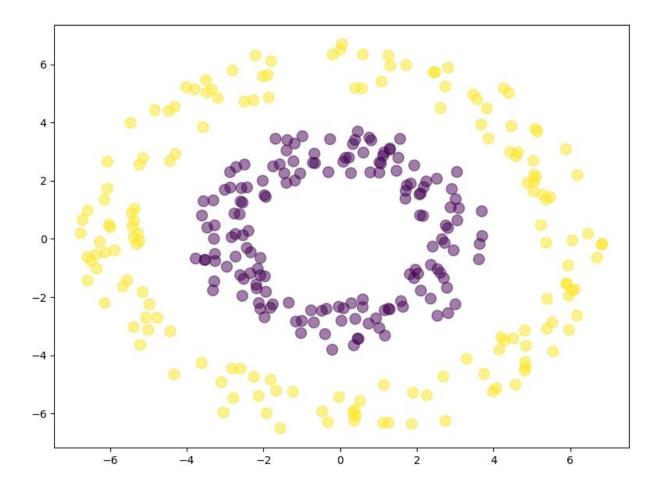


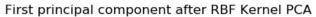


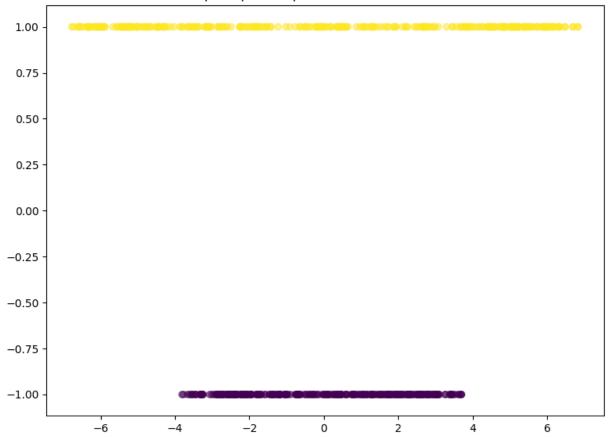


the best C is 0.1 and the accuracy of it is 0.9879629629629629

قسمت ۲)







```
('Accuracy_transformed_data:', 0.55)

('Precision_transformed_data:', 0.5909090909090909)

('Recall_transformed_data:', 0.325)

('Accuracy:', 0.55)

('Precision:', 0.59090909090909)

('Recall:', 0.325)
```