```
In [12]:
        import pandas as pd
        from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
        from sklearn.feature extraction.text import CountVectorizer
        from sklearn.metrics import classification report
        from sklearn.model selection import train test split, GridSearchCV
        from sklearn.naive bayes import MultinomialNB
        from sklearn.pipeline import Pipeline
        data set = 'SAKI Exercise 1 - Transaction Classification - Data Set.csv'
        df = pd.read csv(data set, sep=';', index col=0, na values='?')
         # 1. clean and prepare data
         df['Buchungstext'] = df['Buchungstext'].str.replace(r'\W', ' ', regex=True)
        df['Buchungstext'] = df['Buchungstext'].str.lower()
        df['Verwendungszweck'] = df['Verwendungszweck'].str.replace(r'\W', ' ', regex=True)
        df['Verwendungszweck'] = df['Verwendungszweck'].str.replace(r'\d', '', regex=True)
        df['Verwendungszweck'] = df['Verwendungszweck'].str.replace(r'\b\w{1,2}\b', '', regex=True)
        df['Verwendungszweck'] = df['Verwendungszweck'].str.lower()
        df['Bequenstigter/Zahlungspflichtiger'] = df['Bequenstigter/Zahlungspflichtiger'].str.replace(r'\W', ' ', reqex=True
        df['Beguenstigter/Zahlungspflichtiger'] = df['Beguenstigter/Zahlungspflichtiger'].str.replace(r'\d', '', regex=True)
        df['Bequenstigter/Zahlungspflichtiger'] = df['Bequenstigter/Zahlungspflichtiger'].str.lower()
         df.head()
```

Out[12]:		Auftragskonto	Buchungstag	Valutadatum	Buchungstext	Verwendungszweck	Beguenstigter/Zahlungspflichtiger	Kontonummer
-	0	89990201.0	28.07.2016	28.07.2016	lohn gehalt	gehalt adorsys gmbh end end ref notpro	adorsys gmbh co kg	7807800780
	1	89990201.0	27.07.2016	27.07.2016	miete	bylademsbt miete beuthener str end end ref	georg tasche	DE31251900019123456780 VOHAI
	2	89990201.0	21.07.2016	21.07.2016	bargeld	uhr nuernberg all eur geb eur einzahlun	bargeld	999990780
	3	89990201.0	20.07.2016	20.07.2016	lebensmittel getraenke	edeka neubauer nuernb nuernb kfn la	kartenzahlung	9736000780

mieteinnahmen mietzuschuss end end ref notp... geldanlage ccbadexxx sparen end end ref no...

lohn gehalt gehalt adorsys gmbh end en...

geldanlage sskndexxx einmalsparen end end re...

lastschrift einzugsermächtigung abonnement ...

Name: message, Length: 209, dtype: object

204

205

206

207

208

```
In [7]:
      # 2. label data
      le = LabelEncoder()
      df['label'] = le.fit transform(df['label'])
      # 3. define features to use
      data = pd.DataFrame({'message': []})
      data['message'] = df['Buchungstext'] + ' ' + df['Verwendungszweck'] + ' ' + df['Beguenstigter/Zahlungspflichtiger']
      data['message']
          lohn gehalt gehalt adorsys gmbh
Out[7]: 0
          miete bylademsbt miete beuthener str end e...
          bargeld uhr nuernberg all eur geb eur e...
     2
          lebensmittel getraenke edeka neubauer nuern...
     3
                 spontanausgabe amazon neue playstation
```

```
In [11]:
       # 4. transform features into a usable format and 5. train model
       X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(data['message'], df['label'], random_state=42)
       text clf = Pipeline([
          ('vect', CountVectorizer()),
          ('clf', MultinomialNB()),
       ])
       parameters = {
          'vect ngram range': [(1, 1), (1, 2), (2, 2)],
       qs clf = GridSearchCV(text clf, parameters, cv=5, n jobs=-1)
       gs clf.fit(X train, y train)
       # 6. evaluate model
       predictions = gs clf.predict(X test)
       print(classification report(y test, predictions))
       for param name in sorted(parameters.keys()):
          print("%s: %r" % (param name, gs clf.best params [param name]))
                             recall f1-score
                    precision
                                           support
             finance
                               1.00
                       1.00
                                      1.00
                                                8
```

```
income
                       1.00
                                  1.00
                                            1.00
                                                         4
         leisure
                       0.94
                                 1.00
                                            0.97
                                                        16
         living
                       1.00
                                  0.71
                                            0.83
                                                         7
                                            0.80
         private
                       1.00
                                  0.67
                                                         6
standardOfLiving
                                  1.00
                                            0.89
                                                        12
                       0.80
                                            0.92
                                                        53
        accuracy
                                            0.92
                                                        53
       macro avq
                       0.96
                                  0.90
   weighted avg
                                            0.92
                                                        53
                       0.94
                                  0.92
vect ngram range: (2, 2)
```