```
In [2]:
        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['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['Bequenstigter/Zahlungspflichtiger'] = df['Beguenstigter/Zahlungspflichtiger'].str.replace(r'\W', ' ', regex=True)
        df['Beguenstigter/Zahlungspflichtiger'] = df['Beguenstigter/Zahlungspflichtiger'].str.replace(r'\d', '', regex=True)
        df.head()
```

Out[2]:		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 VOHA
	2	89990201.0	21.07.2016	21.07.2016	Bargeld	Uhr Nuernberg All Eur Geb Eur Einzahlun	Bargeld	9999900780
	3	89990201.0	20.07.2016	20.07.2016	Lebensmittel Getraenke	Edeka Neubauer Nuernb Nuernb Kfn La	Kartenzahlung	9736000780

```
In [3]:
      # 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']
Out[3]: 0
          Lohn Gehalt Gehalt Adorsys GmbH
                                    End En...
          Miete BylademSbt Miete Beuthener Str End E...
                 Uhr Nuernberg All Eur Geb Eur E...
          Bargeld
```

```
Lebensmittel Getraenke Edeka Neubauer Nuern...
                Spontanausgabe Amazon neue Playstation
      Mieteinnahmen Mietzuschuss End End Ref Notp...
204
      Geldanlage CcbadeXxx Sparen End End Ref No...
205
      Lohn Gehalt Gehalt Adorsys GmbH
206
                                           End En...
      Geldanlage SskndeXxx Einmalsparen End End Re...
207
      Lastschrift Einzugsermächtigung Abonnement ...
208
Name: message, Length: 209, dtype: object
```

```
In [4]:
      # 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, target names=le.classes ))
      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)
```