```
In []: 【ハイパーパラメタ・チューニング】
# 問4
# 同様に、ランダムフォレストのハイパーパラメータの中からいくつかを選び、チューニ
# ングなしとグリッドサーチしたものを比較してみてください。
```

Out [37]:

	Survived	Pclass	Sex	Fare	Embarked
0	0	3	0	7.2500	0
1	1	1	1	71.2833	1
2	1	3	1	7.9250	0
3	1	1	1	53.1000	0
4	0	3	0	8.0500	0

accuracy score: 0.81716

```
In [39]: |rf.get_params()
Out[39]: {'bootstrap': True,
          'ccp_alpha': 0.0,
          'class_weight': None,
          'criterion': 'gini',
          'max_depth': None,
           'max_features': 'auto',
          'max_leaf_nodes': None,
          'max_samples': None,
          'min impurity decrease': 0.0,
          'min_impurity_split': None,
          'min_samples_leaf': 1,
          'min_samples_split': 2,
          'min_weight_fraction_leaf': 0.0,
          'n_estimators': 100,
          'n_jobs': None,
          'oob_score': False,
          'random state': None,
          'verbose': 0,
           'warm_start': False}
In [40]: # グリッドサーチ
         from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
         from sklearn.model selection import GridSearchCV
         params = {
             'n_estimators': [10, 50, 100, 500, 1000],
             'max_depth': [1, 2, 10, 100, 1000],
             'max_features': [1, 2, 2.2, 3, 3.5, 4]
         }
         grid = GridSearchCV(estimator=RandomForestClassifier(),
                              param_grid=params, cv=5, n_jobs=-1)
         grid.fit(x_train, y_train)
Out[40]: GridSearchCV(cv=5, estimator=RandomForestClassifier(), n_jobs=-1,
                      param_grid={'max_depth': [1, 2, 10, 100, 1000],
                                   'max_features': [1, 2, 2.2, 3, 3.5, 4],
                                   'n_estimators': [10, 50, 100, 500, 1000]}
         )
```

```
In [41]: | print('results :{}' .format(grid.cv_results_))
         print()
         print('best score : {:.5f}' .format(grid.best_score_))
         print()
         print('best parameters : {}' .format(grid.best_params_))
                0.01517634, 0.05662665, 0.10587144, 0.49745607, 0.9886279
         1,
                0.03136878, 0.13589334, 0.26784277, 1.26500359, 2.5773800
         4,
                0.0183619 , 0.05604243, 0.10468378, 0.48066659, 0.9929690
         4,
                0.03521957, 0.13557906, 0.27390103, 1.30557919, 2.5387589
         5,
                0.03357382, 0.13819323, 0.26835761, 1.32805471, 2.6879606
         7,
                0.03156304, 0.13908744, 0.28023286, 1.39174848, 2.7521384
         2,
                0.01520953, 0.05331826, 0.10402112, 0.48277774, 0.9954827
         3,
                0.03386145, 0.15157032, 0.28865037, 1.40606294, 2.8294035
         9,
                0.01614685, 0.05601478, 0.10896311, 0.49206128, 0.9686502
                0.03615885, 0.14420938, 0.28896985, 1.43151855, 2.6502268
In [42]: from sklearn.metrics import accuracy_score
         rf = RandomForestClassifier(max_depth=10, max_features=3,
                                      n estimators=500)
         rf.fit(x_train, y_train)
         pred = rf.predict(x test)
         acc = accuracy_score(pred, y_test)
         print('accuracy score : {:.5f}' .format(acc))
         accuracy score: 0.81716
```

In []: # グリッドサーチの甲斐がありませんでした。SVMと違いランダムフォレストの方は効果 # がないケースもあるようですが、例えば特徴量が多い時(\uparrow は5個)などでは効果が出る # 場合もありそうな気がします。