In []: 【ハイパーパラメタ・チューニング】 問7 XGBoostをグリッドサーチでチューニングしてみてください。 やり方は、ランダムフォレストの時と同じですが、'params'で設定したパラメータの 内容で違うものがあります。問5で調べたものを使ってください。

Out[1]:

	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

```
In [2]: from xgboost import XGBClassifier
        from sklearn.model_selection import train_test_split, GridSearchCV
        from sklearn.metrics import accuracy score
        x = df.drop('Survived', axis=1)
        y = df['Survived']
        x_train, x_test, y_train, y_test = train_test_split(x, y,
                                                              test_size=0.3,
                                                              random_state=0)
        params = {
            'eta': [0.01, 0.1, 0.5, 1],
            'min_child_weight': [1, 2, 3, 5, 10],
            'max_depth': [2, 3, 5, 6, 10],
            'gamma': [0, 0.1, 0.2, 0.3, 0.5, 1, 2, 5, 10]
        xgb = XGBClassifier()
        grid = GridSearchCV(xgb, param_grid=params, cv=5, n_jobs=-1)
        grid.fit(x_train, y_train)
Out[2]: GridSearchCV(cv=5,
                     estimator=XGBClassifier(base_score=None, booster=None
                                              colsample bylevel=None,
                                              colsample_bynode=None,
                                              colsample_bytree=None, gamma=
        None,
                                              gpu_id=None, importance_type=
        'gain',
                                              interaction_constraints=None,
                                              learning rate=None, max delta
        _step=None,
                                              max_depth=None, min_child_wei
        ght=None,
                                              missing=nan, monotone_constra
        ints=None,
                                              n_estimators=100, n_jobs=None
                                              num parallel tree=None, rando
        m_state=None,
                                              reg_alpha=None, reg_lambda=No
        ne,
                                              scale pos weight=None, subsam
        ple=None,
                                              tree_method=None, validate_pa
        rameters=None,
                                              verbosity=None),
                     n jobs=-1,
                      param_grid={'eta': [0.01, 0.1, 0.5, 1],
                                  'gamma': [0, 0.1, 0.2, 0.3, 0.5, 1, 2, 5,
        10],
                                  'max_depth': [2, 3, 5, 6, 10],
                                  'min_child_weight': [1, 2, 3, 5, 10]})
```

```
In [3]: |print('result : {}' .format(grid.cv_results_))
        print()
        print('best score : {:.5f}' .format(grid.best_score_))
        print()
        print('best parameters : {}' .format(grid.best_params_))
        3, 5, 10,
                           1, 2, 3, 5, 10, 1, 2, 3, 5, 10, 1, 2, 3, 5, 1
        0, 1, 2,
                           3, 5, 10, 1, 2, 3, 5, 10, 1, 2, 3, 5, 10, 1,
        2, 3, 5,
                           10, 1, 2, 3, 5, 10, 1, 2, 3, 5, 10, 1, 2, 3,
        5, 10, 1,
                           2, 3, 5, 10, 1, 2, 3, 5, 10, 1, 2, 3, 5, 10,
        1, 2, 3,
                           5, 10, 1, 2, 3, 5, 10, 1, 2, 3, 5, 10, 1, 2,
        3, 5, 10,
                           1, 2, 3, 5, 10, 1, 2, 3, 5, 10, 1, 2, 3, 5, 1
        0, 1, 2,
                           3, 5, 10, 1, 2, 3, 5, 10, 1, 2, 3, 5, 10, 1,
        2, 3, 5,
                           10, 1, 2, 3, 5, 10, 1, 2, 3, 5, 10, 1, 2, 3,
        5, 10, 1,
                           2, 3, 5, 10, 1, 2, 3, 5, 10, 1, 2, 3, 5, 10,
        1, 2, 3,
                           5 10 1 2 3 5 10 1 2 3 5 10 1 2
In [4]: | xgb = XGBClassifier(eta=1, gamma=0.2, max_depth=3,
                            min_child_weight=10)
        xgb.fit(x_train, y_train)
        pred = xgb.predict(x_test)
        acc = accuracy_score(pred, y_test)
        print('accuracy score : {:.5f}' .format(acc))
```

accuracy score: 0.80970

```
In []: # 解答例では、学習の際はランダムフォレストを上回ってましたが、テストデータでは # 負けました。テストデータの結果は、'train_test_split'の'random_state' # の値で変わることがありますが、それが同じ'0'の場合、ランダムフォレストだった # ということになりますね。
```