

Лабораторная работа 4. Логические методы классификации

```
!wget https://raw.githubusercontent.com/WaisShams/ai_ml_1/main/data%20set/citrus.data
```

```
--2024-05-13 23:20:15--
```

```
https://raw.githubusercontent.com/WaisShams/ai_ml_1/main/data%20set/citrus.data
```

```
Resolving raw.githubusercontent.com (raw.githubusercontent.com)...
```

```
185.199.110.133, 185.199.109.133, 185.199.111.133, ...
```

```
Connecting to raw.githubusercontent.com (raw.githubusercontent.com)|
```

```
185.199.110.133|:443... connected.
```

```
HTTP request sent, awaiting response... 200 OK
```

```
Length: 3353 (3.3K) [text/plain]
```

```
Saving to: 'citrus.data'
```

```
citrus.data      0%[                               ]      0  ---KB/s
citrus.data      100%[=====>]      3.27K  ---KB/s  in
0s
```

```
2024-05-13 23:20:15 (46.2 MB/s) - 'citrus.data' saved [3353/3353]
```

```
import numpy as np
import pandas as pd
```

```
%matplotlib inline
```

```
import seaborn as sns
from matplotlib import pyplot as plt
```

```
data_source = 'citrus.data'
```

```
d = pd.read_table(data_source, delimiter=',',
                  header=None,
                  names=['sepal_length', 'sepal_width',
                        'petal_length', 'petal_width', 'answer'])
```

```
dX = d.iloc[ : , 0:4 ]
```

```
dy = d['answer']
```

```
print(dX.head())
```

```
print(dy.head())
```

	sepal_length	sepal_width	petal_length	petal_width
0	2.96	172	85	2
1	3.91	166	78	3
2	4.42	156	81	2

3	4.47	163	81	4
4	4.48	161	72	9

```

0    orange
1    orange
2    orange
3    orange
4    orange
Name: answer, dtype: object

```

```

from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.metrics import accuracy_score

# Подмножества для hold-out
X_train, X_holdout, y_train, y_holdout = \
train_test_split(dX, dy, test_size=0.3, random_state=12)

```

```

# Обучение модели
tree = DecisionTreeClassifier(max_depth=5,
                              random_state=21,
                              max_features=2)

tree.fit(X_train, y_train)

```

```

# Получение оценки hold-out
tree_pred = tree.predict(X_holdout)
accur = accuracy_score(y_holdout, tree_pred)
print(accur)

```

```
0.9777777777777777
```

```

from sklearn.model_selection import cross_val_score

```

```

# Значения параметра max_depth
d_list = list(range(1,20))
# Пустой список для хранения значений точности
cv_scores = []
# В цикле проходим все значения K
for d in d_list:
    tree = DecisionTreeClassifier(max_depth=d,
                                  random_state=21,
                                  max_features=2)
    scores = cross_val_score(tree, dX, dy, cv=10, scoring='accuracy')
    cv_scores.append(scores.mean())

```

```

# Вычисляем ошибку (misclassification error)
MSE = [1-x for x in cv_scores]

```

```

# Строим график
plt.plot(d_list, MSE)
plt.xlabel('Макс. глубина дерева (max_depth)');
plt.ylabel('Ошибка классификации (MSE)')

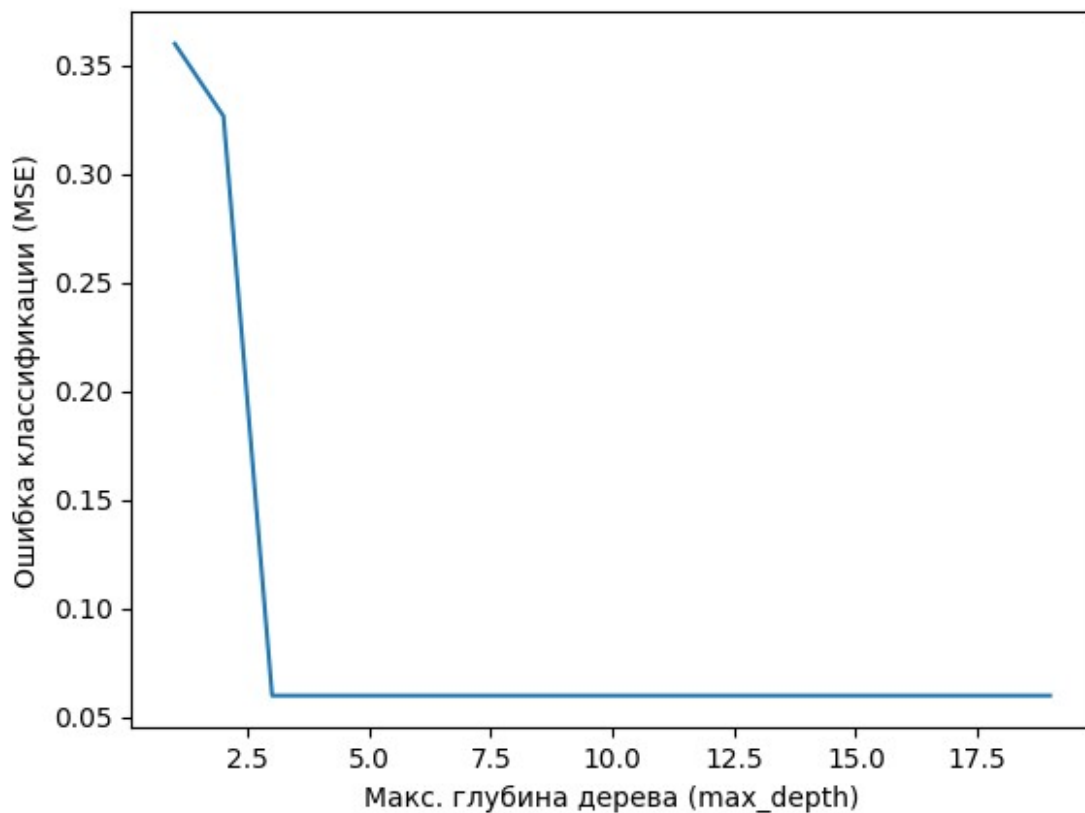
```

```
plt.show()

# Ищем минимум
d_min = min(MSE)

# Пробуем найти прочие минимумы (если их несколько)
all_d_min = []
for i in range(len(MSE)):
    if MSE[i] <= d_min:
        all_d_min.append(d_list[i])

# печатаем все K, оптимальные для модели
print('Оптимальные значения max_depth: ', all_d_min)
```



Оптимальные значения max_depth: [3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 16, 17, 18, 19]

```
from sklearn.model_selection import GridSearchCV, cross_val_score
from sklearn import tree

dtc = DecisionTreeClassifier(max_depth=10, random_state=21,
                             max_features=2)

tree_params = { 'max_depth': range(1,20), 'max_features': range(1,4) }
```

```

tree_grid = GridSearchCV(dtc, tree_params, cv=10, verbose=True,
n_jobs=-1)
tree_grid.fit(dX, dy)

print('\n')
print('Лучшее сочетание параметров: ', tree_grid.best_params_)
print('Лучшие баллы cross validation: ', tree_grid.best_score_)

# Генерируем графическое представление лучшего дерева (сохранится в
файле)
tree.export_graphviz(tree_grid.best_estimator_,
                      feature_names=dX.columns,
                      class_names=dy.unique(),
                      out_file='iris_tree.dot',
                      filled=True, rounded=True)

```

Fitting 10 folds for each of 57 candidates, totalling 570 fits

Лучшее сочетание параметров: {'max_depth': 2, 'max_features': 3}
 Лучшие баллы cross validation: 0.9533333333333334

На самом деле можно визуализировать в Google Colab следующим образом

```

import graphviz
dot_data = tree.export_graphviz(tree_grid.best_estimator_,
                                feature_names=dX.columns,
                                class_names=dy.unique(),
                                out_file=None,
                                filled=True, rounded=True)

```

```

graph = graphviz.Source(dot_data)
print('Оптимальное дерево решений')
graph

```

Оптимальное дерево решений

```
# Поэкспериментируем с визуализацией деревьев...
# max_features = 2, max_depth = 3
dtc = DecisionTreeClassifier(max_depth=5,
                             random_state=21,
                             max_features=1)

# Обучаем
dtc.fit(dX.values, dy)
# Предсказываем
res = dtc.predict([[5.1, 3.5, 1.4, 0.2]])
print(res)

['lemon']

dot_data = tree.export_graphviz(dtc,
                                feature_names=dX.columns,
                                class_names=dy.unique(),
                                out_file=None,
                                filled=True, rounded=True)
graph = graphviz.Source(dot_data)
graph
```

```
# Палитры
```

```
print(sorted(list(plt.colormaps)))
```

```
['Accent', 'Accent_r', 'Blues', 'Blues_r', 'BrBG', 'BrBG_r', 'BuGn', 'BuGn_r', 'BuPu', 'BuPu_r', 'CMRmap', 'CMRmap_r', 'Dark2', 'Dark2_r', 'GnBu', 'GnBu_r', 'Greens', 'Greens_r', 'Greys', 'Greys_r', 'OrRd', 'OrRd_r', 'Oranges', 'Oranges_r', 'PRGn', 'PRGn_r', 'Paired', 'Paired_r', 'Pastell', 'Pastell_r', 'Pastel2', 'Pastel2_r', 'PiYG', 'PiYG_r', 'PuBu', 'PuBuGn', 'PuBuGn_r', 'PuBu_r', 'PuOr', 'PuOr_r', 'PuRd', 'PuRd_r', 'Purples', 'Purples_r', 'RdBu', 'RdBu_r', 'RdGy', 'RdGy_r', 'RdPu', 'RdPu_r', 'RdYlBu', 'RdYlBu_r', 'RdYlGn', 'RdYlGn_r', 'Reds', 'Reds_r', 'Set1', 'Set1_r', 'Set2', 'Set2_r', 'Set3', 'Set3_r', 'Spectral', 'Spectral_r', 'Wistia', 'Wistia_r', 'YlGn', 'YlGnBu', 'YlGnBu_r', 'YlGn_r', 'YlOrBr', 'YlOrBr_r', 'YlOrRd', 'YlOrRd_r', 'afmhot', 'afmhot_r', 'autumn', 'autumn_r', 'binary', 'binary_r', 'bone', 'bone_r', 'brg', 'brg_r', 'bwr', 'bwr_r', 'cividis', 'cividis_r', 'cool', 'cool_r', 'coolwarm', 'coolwarm_r', 'copper', 'copper_r', 'crest', 'crest_r', 'cubehelix', 'cubehelix_r', 'flag', 'flag_r', 'flare', 'flare_r', 'gist_earth', 'gist_earth_r', 'gist_gray', 'gist_gray_r', 'gist_heat', 'gist_heat_r', 'gist_ncar', 'gist_ncar_r', 'gist_rainbow', 'gist_rainbow_r', 'gist_stern', 'gist_stern_r', 'gist_yarg', 'gist_yarg_r', 'gnuplot', 'gnuplot2', 'gnuplot2_r', 'gnuplot_r', 'gray', 'gray_r', 'hot', 'hot_r', 'hsv', 'hsv_r', 'icefire', 'icefire_r', 'inferno', 'inferno_r', 'jet', 'jet_r', 'magma', 'magma_r', 'mako', 'mako_r', 'nipy_spectral', 'nipy_spectral_r', 'ocean', 'ocean_r', 'pink', 'pink_r', 'plasma', 'plasma_r', 'prism', 'prism_r', 'rainbow', 'rainbow_r', 'rocket', 'rocket_r', 'seismic', 'seismic_r', 'spring', 'spring_r', 'summer', 'summer_r', 'tab10', 'tab10_r', 'tab20', 'tab20_r', 'tab20b', 'tab20b_r', 'tab20c', 'tab20c_r', 'terrain', 'terrain_r', 'turbo', 'turbo_r', 'twilight', 'twilight_r', 'twilight_shifted', 'twilight_shifted_r', 'viridis', 'viridis_r', 'vlag', 'vlag_r', 'winter', 'winter_r']
```

```
plot_markers = ['r*', 'g^', 'bo']
```

```
answers = dy.unique()
```

```
labels = dX.columns.values
```

```

# Создаем подграфики для каждой пары признаков
f, places = plt.subplots(4, 4, figsize=(16,16))

fmin = dX.min().values-0.5
fmax = dX.max().values+0.5
plot_step = 0.02

# Обходим все subplot
for i in range(0,4):
    for j in range(0,4):

        # Строим решающие границы
        if(i != j):
            xx, yy = np.meshgrid(np.arange(fmin[i], fmax[i],
plot_step, dtype=float),
                                np.arange(fmin[j], fmax[j], plot_step,
dtype=float))
            model = DecisionTreeClassifier(max_depth=2,
random_state=21, max_features=3)
            model.fit(dX.iloc[:, [i,j]].values, dy.values)
            p = model.predict(np.c_[xx.ravel(), yy.ravel()])
            p = p.reshape(xx.shape)
            p[p==answers[0]] = 0
            p[p==answers[1]] = 1
            p[p==answers[2]] = 2
            p=p.astype('int32')
            places[i,j].contourf(xx, yy, p, cmap=plt.cm.Pastel2)

        # Обход всех классов (Вывод обучающей выборки)
        for id_answer in range(len(answers)):
            idx = np.where(dy == answers[id_answer])
            if i==j:
                places[i, j].hist(dX.iloc[idx].iloc[:,i],
                                color=plot_markers[id_answer][0],
                                histtype = 'step')
            else:
                places[i, j].plot(dX.iloc[idx].iloc[:,i],
dX.iloc[idx].iloc[:,j],
                                plot_markers[id_answer],
                                label=answers[id_answer],
markersize=6)

        # Печать названия осей
        if j==0:
            places[i, j].set_ylabel(labels[i])

        if i==3:
            places[i, j].set_xlabel(labels[j])

```

