

# Рубежный контроль №1

Морозенков О.Н., группа ИУ5-62Б

## Задача

Для заданного набора данных проведите корреляционный анализ. В случае наличия пропусков в данных удалите строки или колонки, содержащие пропуски. Сделайте выводы о возможности построения моделей машинного обучения и о возможном вкладе признаков в модель.

Требование для студентов группы ИУ5-62Б - для произвольной колонки данных построить гистограмму.

## Загрузка данных

```
In [5]: import numpy as np
import pandas as pd
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
%matplotlib inline
sns.set(style="ticks")
from sklearn.datasets import load_iris
```

```
In [6]: iris = load_iris()
```

```
In [7]: iris = load_iris()
for x in iris:
    print(x)
```

```
data
target
target_names
DESCR
feature_names
filename
```

```
In [8]: data = pd.DataFrame(data= np.c_[iris['data'], iris['target']],
                           columns= iris['feature_names'] + ['target'])
```

```
In [9]: data.head()
```

Out[9]:

	sepal length (cm)	sepal width (cm)	petal length (cm)	petal width (cm)	target
0	5.1	3.5	1.4	0.2	0.0
1	4.9	3.0	1.4	0.2	0.0
2	4.7	3.2	1.3	0.2	0.0
3	4.6	3.1	1.5	0.2	0.0
4	5.0	3.6	1.4	0.2	0.0

```
In [10]: data.isnull().sum()
```

```
Out[10]: sepal length (cm)    0
sepal width (cm)            0
petal length (cm)           0
petal width (cm)            0
target                      0
dtype: int64
```

Пропусков в датасете нет.

## Корреляционный анализ

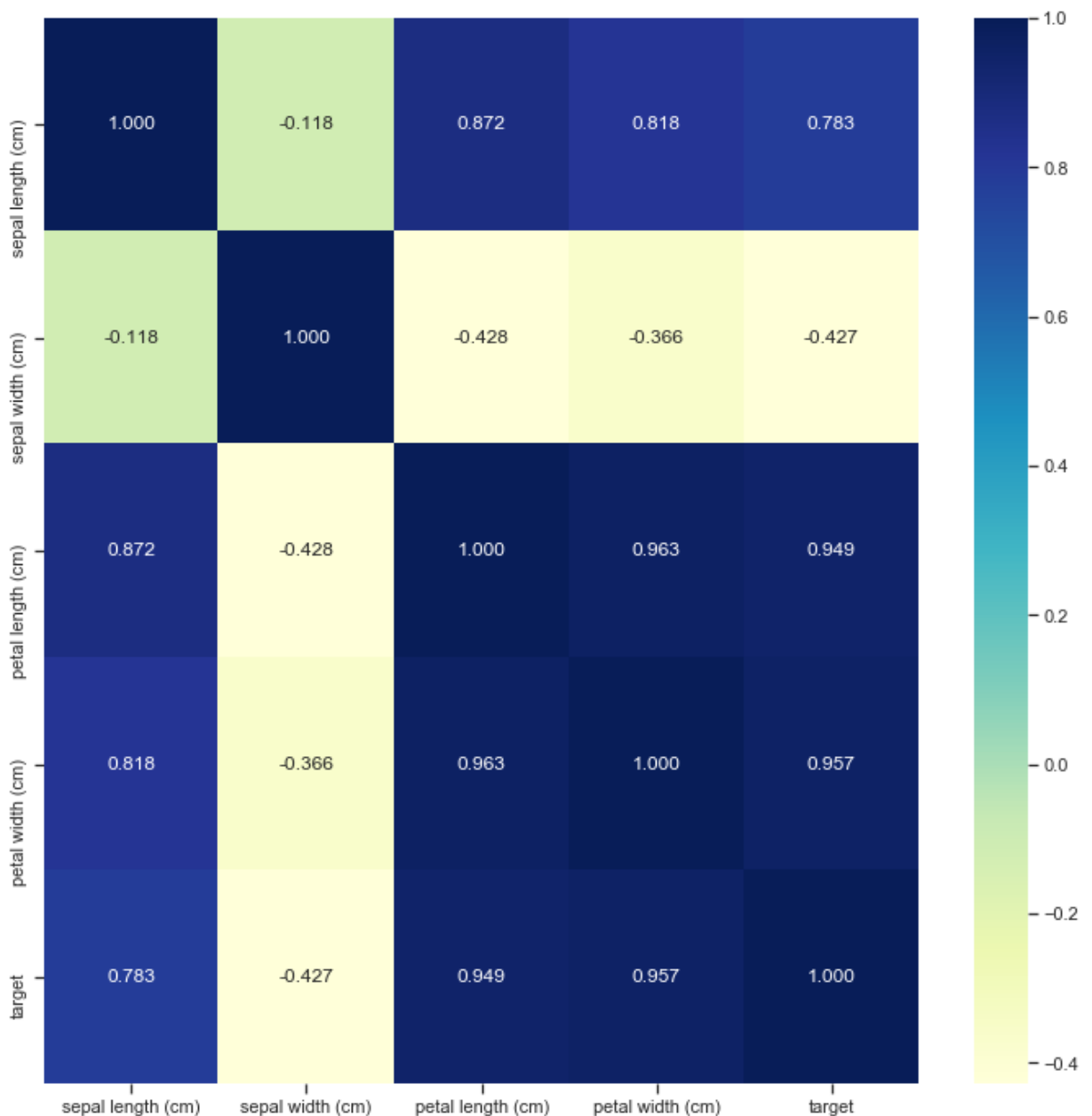
```
In [11]: data.corr()
```

```
Out[11]:
```

	sepal length (cm)	sepal width (cm)	petal length (cm)	petal width (cm)	target
sepal length (cm)	1.000000	-0.117570	0.871754	0.817941	0.782561
sepal width (cm)	-0.117570	1.000000	-0.428440	-0.366126	-0.426658
petal length (cm)	0.871754	-0.428440	1.000000	0.962865	0.949035
petal width (cm)	0.817941	-0.366126	0.962865	1.000000	0.956547
target	0.782561	-0.426658	0.949035	0.956547	1.000000

```
In [16]: fig, ax = plt.subplots(figsize=(12,12))
sns.heatmap(data.corr(), cmap='YlGnBu', annot=True, fmt='.3f')
```

```
Out[16]: <matplotlib.axes._subplots.AxesSubplot at 0x995eaf0>
```



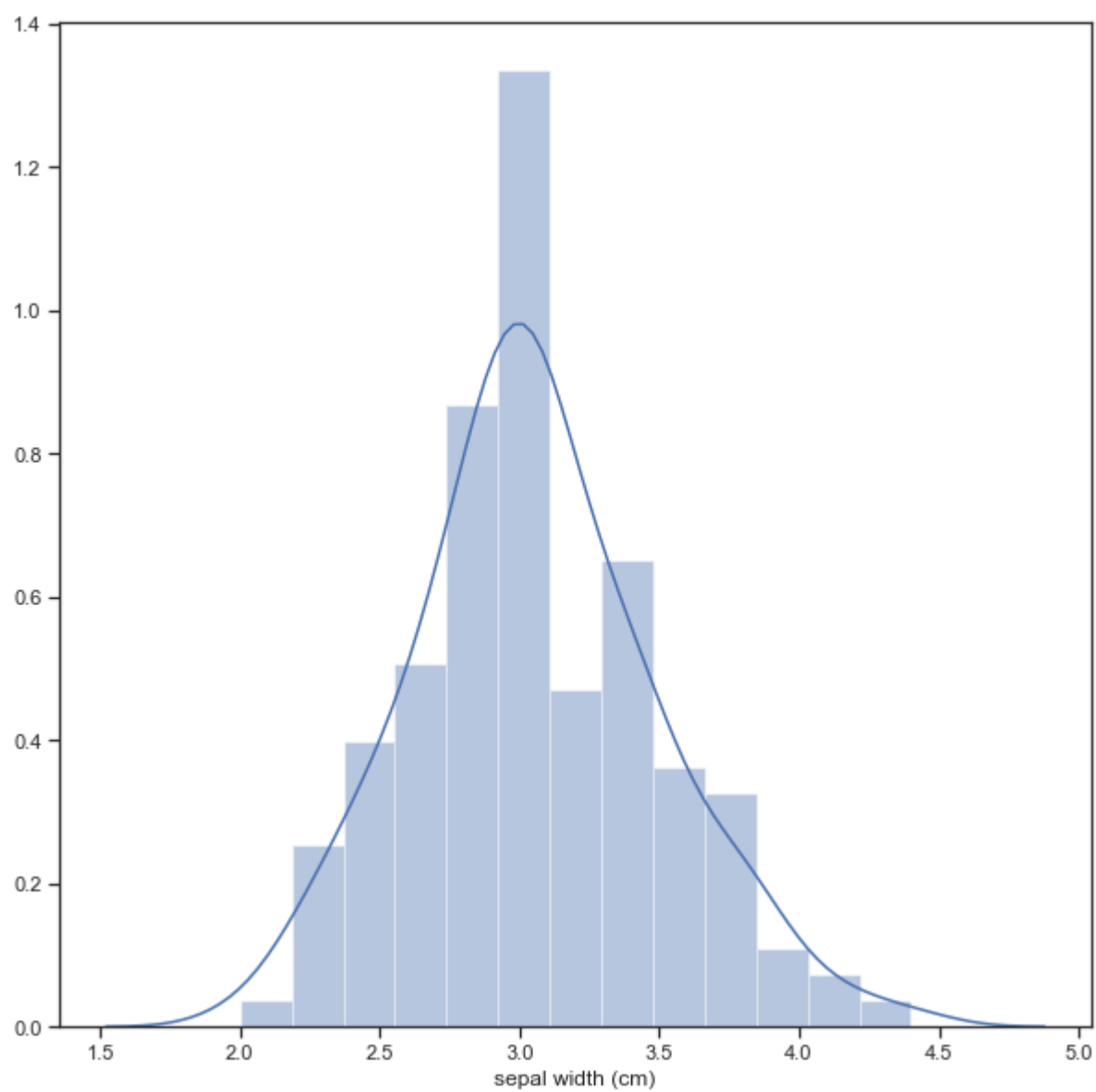
На основе корреляционной матрицы можно сделать следующие выводы:

1. Целевой признак наиболее сильно коррелирует с petal width (cm) и petal length (cm). Но petal width (cm) и petal length (cm) очень сильно коррелируют между собой (0.963). Поэтому из этих признаков в модели можно оставлять только один.
2. Также целевой признак коррелирует с sepal width (cm), но он сильно коррелирует и с petal width (cm), и с petal length (cm), поэтому его нельзя оставить.
3. Также можно сделать вывод, что выбирая из признаков petal width (cm) и petal length (cm), лучше выбрать petal width (cm), потому что он сильнее коррелирован с целевым признаком. Если линейно зависимые признаки сильно коррелированы с целевым, то оставляют именно тот признак, который коррелирован с целевым сильнее.

## Гистограмма

```
In [21]: fig, ax = plt.subplots(figsize=(10,10))
sns.distplot(data['sepal width (cm)'])
```

```
Out[21]: <matplotlib.axes._subplots.AxesSubplot at 0xd559570>
```



In [ ]: