Нижаметдинов Мансур Шамилевич ИУ5-21М

Вариант 10

Номер задачи №1: 10

Номер задачи №2: 30

Дополнительные требования:

Для пары произвольных колонок данных построить график "Диаграмма рассеяния"

```
import numpy as np
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
from sklearn.preprocessing import StandardScaler
from sklearn.decomposition import PCA
import scipy.cluster.hierarchy as sch

# Set plot styles
sns.set(style='whitegrid', context='notebook')
%matplotlib inline

# Load the Linnerud dataset
exercise = pd.read_csv('https://raw.githubusercontent.com/mansurik1/MM02025_works
physiological = pd.read_csv('https://raw.githubusercontent.com/mansurik1/MM02025_'

df = pd.concat([exercise, physiological], axis=1)
df.head()
```

→		Chins	Situps	Jumps	Weight	Waist	Pulse
	0	5	162	60	191.0	36	50
	1	2	110	60	189.0	37	52
	2	12	101	101	NaN	38	58
	3	12	105	37	162.0	35	62
	4	13	155	58	189.0	35	46

```
print(df.info())
print(df.describe())
```

```
3
     Weight
             17 non-null
                             float64
 4
     Waist
             20 non-null
                             int64
 5
     Pulse
             20 non-null
                             int64
dtypes: float64(1), int64(5)
memory usage: 1.1 KB
None
           Chins
                      Situps
                                  Jumps
                                             Weight
                                                         Waist
                                                                    Pulse
count 20.000000
                   20.000000
                                                                20.000000
                               20.00000
                                          17.000000
                                                     20.000000
                                         178,470588
mean
        9.450000
                  145.550000
                               70.30000
                                                     35,400000
                                                                56.100000
std
        5.286278
                   62.566575
                               51,27747
                                          26.547405
                                                      3.201973
                                                                7.210373
min
        1.000000
                   50.000000
                               25.00000
                                         138.000000
                                                     31.000000
                                                                46.000000
25%
        4.750000 101.000000
                               39.50000
                                         157.000000
                                                     33.000000
                                                                51.500000
       11.500000
                  122.500000
50%
                               54.00000
                                         176.000000
                                                     35.000000
                                                                55.000000
75%
       13.250000
                  210.000000
                                         191.000000
                                                                60.500000
                               85.25000
                                                     37.000000
       17.000000 251.000000 250.00000
                                         247.000000
                                                     46.000000
                                                               74.000000
max
```

Задача 1

Для набора данных проведите устранение пропусков для одного (произвольного) категориального признака с использованием метода заполнения наиболее распространенным значением.

```
df.isnull().sum()
```

```
Chins 0
Situps 0
Jumps 0
Weight 3
Waist 0
Pulse 0
dtype: int64
```

Закодируем поле Weight, чтобы были пропуски в категориальном признаке

```
def encode_weight_ufc_category(Weight):
    if pd.isnull(Weight):
        return np.nan
    if Weight < 125:
        return 'Flyweight'
    elif Weight < 135:
        return 'Bantamweight'
    elif Weight < 145:
        return 'Featherweight'
    elif Weight < 155:</pre>
```

```
return 'Lightweight'
    elif Weight < 170:
        return 'Welterweight'
    elif Weight < 185:</pre>
        return 'Middleweight'
    elif Weight < 205:
        return 'Light Heavyweight'
    else:
        return 'Heavyweight'
df['weight_category'] = df['Weight'].apply(encode_weight_ufc_category)
df.head()
```

→		Chins	Situps	Jumps	Weight	Waist	Pulse	weight_category
	0	5	162	60	191.0	36	50	Light Heavyweight
	1	2	110	60	189.0	37	52	Light Heavyweight
	2	12	101	101	NaN	38	58	NaN
	3	12	105	37	162.0	35	62	Welterweight
	4	13	155	58	189.0	35	46	Light Heavyweight

df.isnull().sum()

→		0
	Chins	0
	Situps	0
	Jumps	0
	Weight	3
	Waist	0
	Pulse	0
	weight_category	3

dtype: int64

Заполним пропуски в поле Weight с использованием метода заполнения наиболее распространенным значением

```
most_common_value = df['weight_category'].mode()[0]
df['weight_category'].fillna(most_common_value, inplace=True)
df.isnull().sum()
```

<ipython-input-7-5c0022b34015>:2: FutureWarning: A value is trying to be set of the behavior will change in pandas 3.0. This inplace method will never work be

For example, when doing 'df[col].method(value, inplace=True)', try using 'df.

df['weight_category'].fillna(most_common_value, inplace=True)

	0
Chins	0
Situps	0
Jumps	0
Weight	3
Waist	0
Pulse	0
weight_category	0

dtype: int64

df.head()

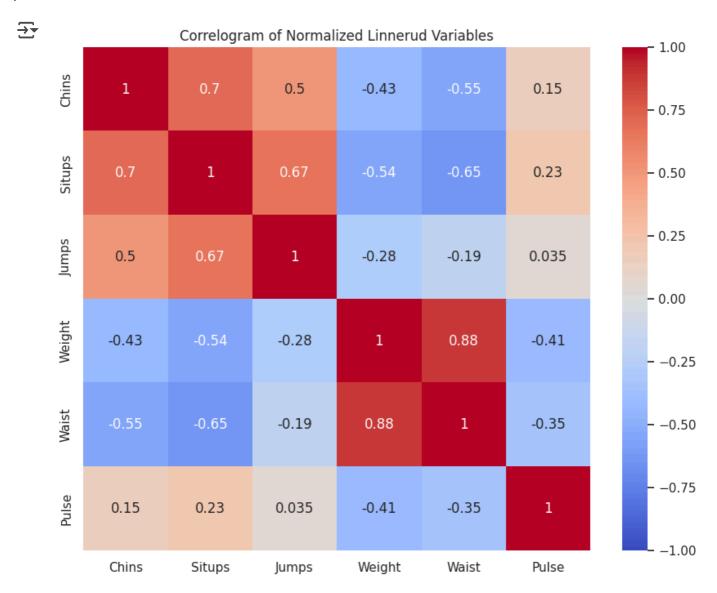
→		Chins	Situps	Jumps	Weight	Waist	Pulse	weight_category
	0	5	162	60	191.0	36	50	Light Heavyweight
	1	2	110	60	189.0	37	52	Light Heavyweight
	2	12	101	101	NaN	38	58	Light Heavyweight
	3	12	105	37	162.0	35	62	Welterweight
	4	13	155	58	189.0	35	46	Light Heavyweight

Задача 2

Для набора данных проведите удаление повторяющихся признаков. Повторяющиеся признаки в машинном обучении означают, что в наборе данных присутствуют признаки, которые имеют одинаковые или очень похожие значения для всех или большинства наблюдений. Такие признаки несут мало информации и могут быть избыточными для модели машинного обучения.

```
corr = df[['Chins', 'Situps', 'Jumps', 'Weight', 'Waist', 'Pulse']].corr()
plt.figure(figsize=(10, 8))
sns.heatmap(corr, annot=True, cmap='coolwarm', vmin=-1, vmax=1)
```

plt.title('Correlogram of Normalized Linnerud Variables')
plt.show()



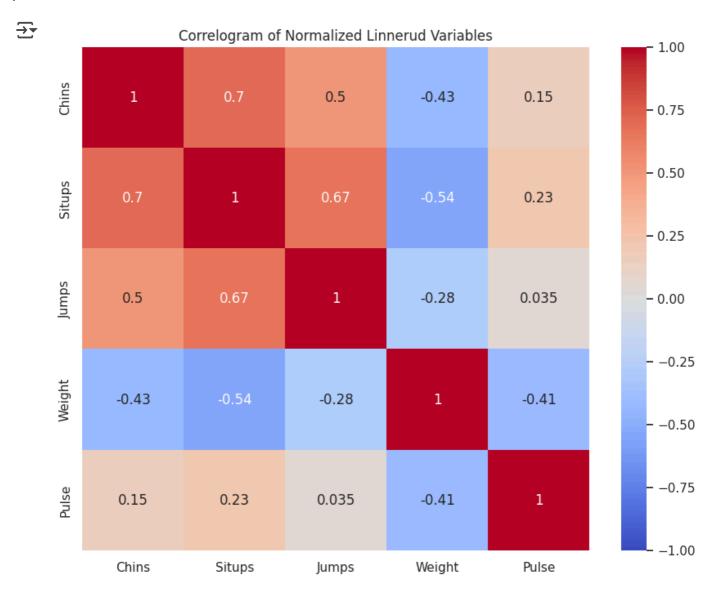
По корреляционной матрице видно, что коэффициент корреляции между признаками Weight и Waist равен 0.88, что близко к единице. Для улучшения качества модели может иметь смысл удаление одного из двух скоррелированных признаков. Удалим признак Waist:

```
df.drop('Waist', axis=1, inplace=True)

corr = df[['Chins', 'Situps', 'Jumps', 'Weight', 'Pulse']].corr()

plt.figure(figsize=(10, 8))
sns.heatmap(corr, annot=True, cmap='coolwarm', vmin=-1, vmax=1)
```

plt.title('Correlogram of Normalized Linnerud Variables')
plt.show()



Дополнительное задание

По диаграмме рассеяния можно отследить прямую корреляцию между числом подтягиваний и приседаний. Это может говорить о достаточно равномерной тренированности респондентов, результаты которых включены в набор данных

```
import matplotlib.pyplot as plt
column1 = 'Chins'
column2 = 'Situps'
```

```
plt.figure(figsize=(8, 6))
plt.scatter(df[column1], df[column2], color='b', alpha=0.5)
plt.title('Диаграмма рассеяния между {} и {}'.format(column1, column2))
plt.xlabel(column1)
plt.ylabel(column2)
plt.grid(True)
plt.show()
```



