# Анализ данных. Домашнее задание

Задача состоит в работе с реальными данными о работе системы кондиционирования одного из распределительных центров крупной торговой сети.

# Описание исходных данных

Система кондиционирования состоит множества практически одинаковых устройств, каждое из которых имеет определенный набор параметров.

Устройство	Тип	Контроллер		
111 CT AG	Центральный холодильный агрегат	AK-PC551-0161		
11CT G OVZ +5/+8	Холодильная горка	EKC202B-013x		
12CT G GSR +2/+4	Холодильная горка	EKC202B-013x		
13CT G PBP -1/+1	Холодильная горка	EKC202B-013x		
15CT G MSO -1/+1	Холодильная горка	EKC202B-013x		
16CT G MSO -1/+1	Холодильная горка	EKC202B-013x		
17CT G GSR +2/+4	Холодильная горка	EKC202B-013x		
18CT G PTO -1/+1	Холодильная горка	EKC202B-013x		
19CT G GSR +2/+4	Холодильная горка	EKC202B-013x		
20CT G GSR +2/+4	Холодильная горка	EKC202B-013x		
21CT G GSR +2/+4	Холодильная горка	EKC202B-013x		
22CT G GSR +2/+4	Холодильная горка	EKC202B-013x		
23CT V MSO -1/+1	Холодильная горка	EKC202B-013x		
24CT V GSR +2/+4	Холодильная горка	EKC202B-013x		
25CT V GSR +2/+4	Холодильная горка	EKC202B-013x		
26CT G MLK +2/+4	Холодильная горка	EKC202B-013x		
27CT G MLK +2/+4	Холодильная горка	EKC202B-013x		
28CT G MLK +2/+4	Холодильная горка	EKC202B-013x		
29CT G MLK +2/+4	Холодильная горка	EKC202B-013x		
30CT G GSR +2/+4	Холодильная горка	EKC202B-013x		
34CT G TRT +2/+4	Холодильная горка	EKC202B-013x		
52CT K PTO -1/+1	-	EKC202D-022x		
53K VOP POD PTO	-	EKC202D-022x		
54K VOP FAS GSR	-	EKC202D-022x		
55CT K GSR +2/+4	-	EKC202D-022x		
56CT K COF +5/+8	-	EKC202D-022x		
57K VOP CXM	-	EKC202D-022x		
Gazoanalyzator	Газоанализатор			

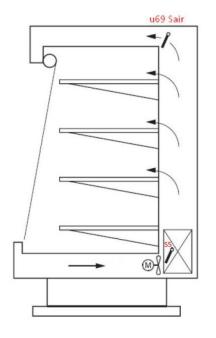
#### Параметры холодильных установок:

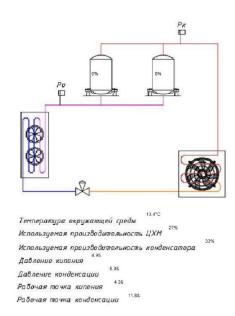
Параметр	Описание	Тип	
ЕКС состояние	Состояние установки	Категориальная	
u69 Sair Темп degc	Температура воздуха внутри установки	Непрерывная	
u09 S5 Темп degc	Температура воздуха на входе в испаритель	Непрерывная	

### Параметры центрального холодильного агрегата:

Параметр	Описание	Тип	
Cond Requested Cap %	Запрошенная производительность	Непрерывная	
	вентиляторов конденсатора		
Cond Ctrl Status	Режим управления конденсатором	Категориальная	
Cond Running Cap %	Текущая производительность вентиляторов	Непрерывная	
	конденсатора		
Cond Ctrl Pressure Bar	Давление конденсации	Непрерывная	
Cond Reference Bar	Уставка давления конденсации	Непрерывная	
Comp A Ctrl Status	Режим управления компрессором	Категориальная	
Comp A Pressure Bar	Давление на входе в компрессор	Непрерывная	
Comp A Reference Bar	Уставка давления на входе в компрессор	Непрерывная	
Comp A Capacity %	Производительность компрессоров	Непрерывная	
Comp 1A Status	Статус компрессора 1	Категориальная	
Comp 2A Status	Стасус компрессора 2	Категориальная	
Peregrev u69 Sair Темп degc	Перегрев	Непрерывная	
Датч нар воздуха degc	Температура наружного воздуха	Непрерывная	

В холодильных установках хранятся продукты, центральный холодильный агрегат обеспечивает установки хладагентом. Внешний вид холодильной установки представлен ниже. Это там, где лежит колбаса и йогурты с ценниками.





#### Постановка задачи

Все визуализации должны быть подписаны, минимум заголовок и легенда (если требуется).

1. Загрузите исходный датасет

```
pd.read_csv()
```

2. Сделайте необходимые преобразования при загрузке датасета, чтобы данные выглядели корректно.

https://pandas.pydata.org/docs/reference/api/pandas.read csv.html, корректно обработайте разделители, NA значения, кодировку, исключите ненужные строки, определите заголовок, при необходимости игнорируйте ошибки в кодировке или подправьте исходный файл.

3. Очистите заголовки колонок от ненужной информации, оставьте только имя устройства и название параметра:

Если при загрузке датасета у вас получились многоуровневые заголовки, можно удалить незначащие уровни методом df.columns.droplevel():

```
      data.columns[:4]

      MultiIndex([(
      'Name', ...),

      ('10СТ G PBP -1/+1: --- EKC состояние', ...),
      ( '10СТ G PBP -1/+1: u09 S5 Temn', ...),

      ( '11СТ G OVZ +5/+8: u69 Sair Temn', ...)],

      )
      data.columns = data.columns.droplevel([1,2,3])

      data.columns[:4]

      Index(['Name', '10СТ G PBP -1/+1: u99 S5 Temn', '11СТ G OVZ +5/+8: u69 Sair Temn'],

      dtype='object')
```

Для переименования индексов можно использовать метод df.rename(columns={<исходное имя>: <новое имя>})

4. Выведите в консоль информацию о датасете: его размер, название колонок, их типы данных

df.info()

5. Преобразуйте колонку со временем в формат datetime, сделайте ее индексом и отсортируйте (даже если датасет уже отсортирован)

```
pd.to_datetime(), df.index = df[<колонка>], df.sort_index()
```

- 6. Посчитайте количество пропусков в каждой колонке и визуализируйте их df.isna().sum(), для визуализации можно использовать модуль missingno и метод matrix(df)
- 7. Как оптимизировать типы данных в колонках? Насколько меньше станет размер датафрейма после оптимизации типов?

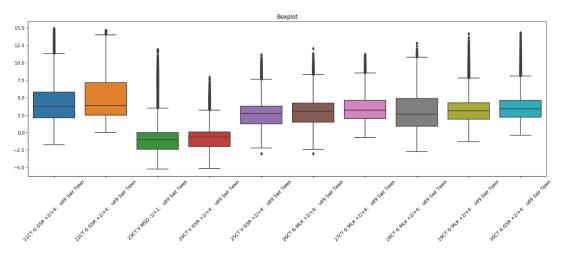
Приведите к типу int колонки с целыми значениями, используйте df.astype().

Приведите к типу category колонки с категориальными признаками (признаки, которые принимают ограниченное количество значений, например до 10).

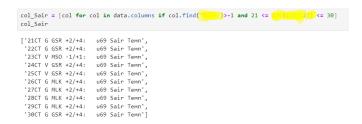
Сравните замеры получившихся датасетов, оригинальный датасет не перезаписывайте.

8. Дайте табличное и графическое статистическое описание признакам, содержащим параметр «Sair» для устройств 21СТ, 22СТ,..., 30СТ.

df.describe(), sns.boxplot().



Можно создать отдельный список колонок, которые вы будете анализировать, например «col\_Sair». Для его создания можно использования list comprehension

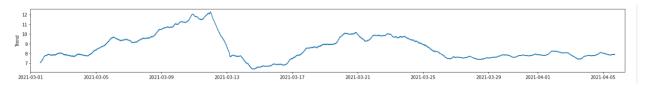


9. Ресемплируйте датасет по медианному значению за 4 минуты, отобразите на линейном графике значение признаков col\_Sair. График должен быть читабельным, иметь заголовок и легенду, можете выбрать другое значение ресэмплирования, чтобы график лучше читался.

Используйте любые модули (df.plot(), sns, plt, plotly). Ресемплированный датасет сохранять не нужно, просто отобразить.

10. Постройте для 2-3 признаков из col\_Sair сглаженный график поведения признаков во времени, чтобы был виден тренд

## df.rolling()



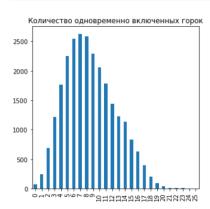
11. Возьмите любой из параметров Sair и визуализируйте на единой координатной плоскости его поведение в зависимости от предобработки: оригинальный, ресемплированный и сглаженный.

Параметры ресемплирования и сглаживания выберите любые. Подберите временной интервал, чтобы разница была видна.

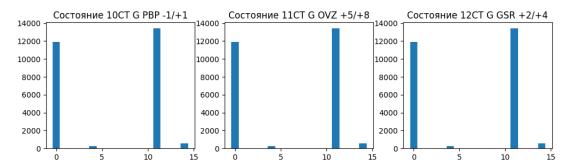
12. Отобразите гистограмму по количеству одновременно включенных устройств. Признак состояния представлены в виде «<устройство>: --- EKC состояние», если признак принимает значение 0, то считаем устройство включенным.

EKCstate\_Map = data[[col for col in data.columns if col.find(\_\_\_\_\_\_\_]].applymap(lambda x: 1 if x==0 else 0) ТУТ МОЖНО ПОКРАСИВЕЕ СДЕЛАТЬ

EKCstate\_Map.sum(axis=1).value\_counts().sort\_index().plot.bar(figsize=(5,5),title='Количество одновременно включенных горок')



13. Постройте для нескольких признаков состояния устройств гистограммы, которые покажут распределение этих устройств по состояниям.



Используйте любой plt.bar или sns.barplot() и plt.subplots()

- Постройте матрицу корреляции для признаков col\_Sair
   Получение таблицы с корреляцией: df.corr(), отрисовку удобно делать через sns.heatmap()
- 15. Творческое: сформулируйте гипотезу (вопрос) и проверьте ее (ответьте на него), подтвердив выводы визуализацией или статистиками.

Например, можно задаться вопросом, как ведет себя температура **u09 S5** в устройстве при разных состояниях устройства.

```
cols = ['11CT G OVZ +5/+8: u09 S5 Temn',
       '11CT G OVZ +5/+8: --- ЕКС состояние']
data['11CT G OVZ +5/+8: --- EKC состояние'].value_counts()
11CT G OVZ +5/+8: --- EKC состояние
11.0
       19682
        5180
0.0
14.0
         909
4.0
         353
10.0
          19
Name: count, dtype: int64
states = data['11CT G OVZ +5/+8: --- EKC состояние'].value_counts()
```

Только на основании графиков сделать выводы сложно:

```
for state in [11.0, 0.0, 14.0, 4.0]:
   (
      data[data['11CT G OVZ +5/+8: --- EKC состояние']==state]
      ['11CT G OVZ +5/+8: u09 S5 Temn'][:100]
      .plot(figsize=(10,1), marker='.')
   plt.title(f"Температура в устройстве при состоянии \{state\}")
   plt.show()
                           Температура в устройстве при состоянии 11.0
 10
  0
-10
                                                        60
                                                                                        100
                           Температура в устройстве при состоянии 0.0
10
 0
                  100
                                          300
                                                       400
                                                                   500
                                                                                600
                                                                                            700
                          Температура в устройстве при состоянии 14.0
10
 0
                    500
                                        1000
                                                            1500
                                                                                 2000
                           Температура в устройстве при состоянии 4.0
11
10
                1000
                           2000
                                       3000
                                                   4000
                                                               5000
                                                                           6000
                                                                                       7000
```

Но статистика говорит о том, что температура в режимах, отличных от 0.0 или растет или меняется незначительно.

```
df_stats = pd.DataFrame(columns = states.index)

for state in states.index:
    df = data[data['11CT G OVZ +5/+8: --- EKC состояние']==state].copy()
    df['index_diff'] = df['index'].diff()
    df['temp_diff'] = df['11CT G OVZ +5/+8: u09 S5 Temn'].diff()
    df_stats[state] = df.query("index_diff==1.0")['temp_diff'].describe()

df_stats
```

11CT G OVZ +5/+8: ЕКС состояние	11.0	0.0	14.0	4.0	10.0
count	16768.000000	2244.000000	764.000000	208.000000	18.000000
mean	2.754904	-7.349211	1.105471	0.229760	0.111111
std	2.457571	4.557101	1.728369	0.193457	0.347595
min	-18.720000	-21.220000	-10.110000	0.000000	-0.280000
25%	1.000000	-10.890000	0.330000	0.000000	0.000000
50%	2.000000	-8.470000	0.670000	0.280000	0.000000
75%	4.390000	-3.890000	1.500000	0.345000	0.000000
max	11.500000	4.610000	10.610000	0.670000	1.390000