# Создание Series из списков

```
countries = pd.Series(
   data = ['Англия', 'Канада', 'США', 'Россия', 'Украина', 'Беларусь',
'Казахстан'],
   index = ['UK', 'CA', 'US', 'RU', 'UA', 'BY', 'KZ'],
   name = 'countries'
)
```

### Создание Series из словаря

```
countries = pd.Series({
    'UK': 'Англия',
    'CA': 'Канада',
    'US': 'США',
    'RU': 'Россия',
    'UA': 'Украина',
    'BY': 'Беларусь',
    'KZ': 'Казахстан'},
    name = 'countries'
)
```

# Доступ к данным в Series

.loc[x]	Доступ по меткам (индексам)
.iloc[i]	Доступ по порядковому номеру

# Создание DataFrame из словаря

```
countries_df = pd.DataFrame({
    'country': ['Англия', 'Канада', 'США', 'Россия', 'Украина',
'Беларусь', 'Казахстан'],
    'population': [56.29, 38.05, 322.28, 146.24, 45.5, 9.5, 17.04],
    'square': [133396, 9984670, 9826630, 17125191, 603628, 207600,
2724902]
},
index = ['UK', 'CA', 'US', 'RU', 'UA', 'BY', 'KZ']
)
```

#### Создание DataFrame из списка

# Доступ к данным в DataFrame

.loc[row, col]	Доступ по меткам (индексам) и именам столбцов	
.iloc[irow, icol]	Доступ по порядковым номерам строк и столбцов	

# Чтение данных в DataFrame

pd.read_csv(path)	Чтение файла .csv
pd.read_excel(path)	Чтение файла .xslx и .xls
pd.read_json(path)	Чтение файла .json
pd.read_xml(path)	Чтение файла .xml
<pre>pd.read_sql(query, connection)</pre>	Чтение базы данных sql

# Запись данных в DataFrame

df.to_csv(path)	Запись таблицы в формат .csv
df.to_excel(path)	Запись таблицы в формат .xslx и .xls

df.to_json(path)	Запись таблицы в формат .json
df.to_xml(path)	Запись таблицы в формат .xml
df.to_sql(query, connection)	Запись таблицы в базу данных sql

# Методы исследования структуры таблицы

df.shape	Размерность таблицы
df.head(n)	n первых строк таблицы. По умолчанию n = 5
df.tail(n)	n последних строк таблицы. По умолчанию n = 5
df.info()	Вывод информации о столбцах: количество непустых значений, типы данных. Также выводится объём занимаемой таблицей памяти

#### Методы описательных статистик

<pre>df.describe(include=['type'])</pre>	Получить статистическую информацию о столбцах указанного типа (по умолчанию типы 'int' и 'float')
<pre>df[col].value_counts()</pre>	Получить частоту каждого уникального значения в столбце col

# Изменение типа данных

<pre>df[col].astype('type')</pre>	Преобразовать тип данных столбца
df[col].dtype	Получить тип данных столбца

# Статистические методы

<pre>df[col].count()</pre>	Количество непустых значений
df[col].mean()	Среднее

# SKILLFACTORY

<pre>df[col].median()</pre>	Медиана
df[col].std()	Стандартное отклонение
df[col].min()	Минимум
df[col].max()	Максимум
df[col].sum()	Сумма
<pre>df[col].quantile(x)</pre>	Квантиль уровня х
df[col].mode()	Модальное значение (может быть не одно, возвращает объект Series)

# Фильтрация данных в DataFrame по одному условию

```
mask = df[col] < a
df_filtered = df[mask]

# или

df_filtered=df[df[col]<a]</pre>
```

# Операторы составных условий

&	Поэлементное И
I	Поэлементное ИЛИ

# Фильтрация данных по сложным условиям

```
mask1 = df[col1] < a
mask2 = df[col2] >= b
mask3 = df[col3] == c
df_filtered=df[(mask1 | mask2) & mask3]
# или
```

```
df_filtered=df[(df[col1] < a | df[col2] >= b) & df[col3] == c]
```

#### Фильтрация данных и статистические методы

```
#получение среднего в столбце col2 при условии, что столбец col1 > a df[df[col1] > a][col2].mean()
```

#### **Best Practice**

```
#Хорошо
median = df[col1].median()
df[df[col1] > median][col2].max()

#Плохо
df[df[col1] > df[col1].median()][col2].max()

#Хорошо
mask1 = df[col1] < a
mask2 = df[col2] > b
...
maskn = df[coln] == z

df[mask1 & mask2 & ... & maskn]

#Плохо (при большом количестве масок такой код становится нечитабельным)

df_filtered=df[((df[col1] < a) | (df[col2] >= b)) & (df[col3] == c) ]

df[(df[col1] < a) & (df[col2] > b) & ... & (df[coln] == z)]
```