Исследование общей вариабельности и внутренней организации сердечного ритма

```
In [1]:
```

```
import pandas as pd
import numpy as np
import math
import matplotlib
import matplotlib.pyplot as plt
```

Прочитаем данные:

```
In [2]:
```

```
data = pd.read_csv('4_f_1.csv', names = ['R'])
data
```

### Out[2]:

```
R
0 866
1 927
2 924
3 892
4 897
...
295 842
296 829
297 806
298 883
299 882
```

300 rows × 1 columns

Возьму конкретную серию, чтобы было удобнее.

### In [3]:

```
R = data.R
```

- 1. По заданному массиву кардиоинтервалов рассчитать основные параметры вариабельности:
- среднее значение  $M = \frac{\sum_{i=1}^{n} X_i}{n}$
- среднеквадратическое отклонение  $SDNN = \sqrt{\frac{\sum i = 1^n (M X_i)^2}{n}},$
- коэффициент вариации  $CV = \frac{SDNN}{M} * 100\%$ .

(буду пользоваться стандартными функциями Пандаса)

# In [4]:

```
def statistics(series):
    M = series.mean()
    SDNN = series.std(ddof = 0)
    CV = SDNN / M * 100
    print(f'Среднее значение: {M}\nCтандартное отклонение: {SDNN}\nKоэффициент вариации: {CV} %')
    return M, SDNN, CV
```

### In [5]:

```
M, SDNN, CV = statistics(R)
```

Среднее значение: 840.22

Стандартное отклонение: 66.71075575447585 Коэффициент вариации: 7.939677198171413 %

1. По заданному массиву кардиоинтервалов построить гистограмму с шагом 50 мс (0.05 с)

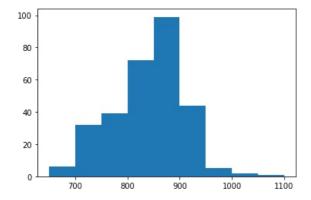
## In [6]:

```
def histogram(R):
   minimum = int(R.min() // 50 * 50)
   maximum = int(R.max() // 50 * 50)
   vals = []
   amounts = []
   print(f'Minimum = {R.min()}\nMaximun = {R.max()}\n')
   for i in range (minimum, maximum+50, 50):
        amounts.append(R.where(R >= i).where(R<i+50).count())</pre>
        vals.append(i)
   vals.append(maximum+50)
   plt.hist(x = R, bins = vals)
   plt.show()
   print('Проверка:')
   for i in range(len(amounts)):
        print(f'Для интервала {vals[i]}-{vals[i+1]} количество значений = {amounts[i]}')
   return amounts, vals
```

### In [7]:

```
amounts, vals = histogram(R)
```

Minimum = 662 Maximun = 1056



### Проверка:

```
Для интервала 650-700 количество значений = 6 Для интервала 700-750 количество значений = 32 Для интервала 750-800 количество значений = 39 Для интервала 800-850 количество значений = 72 Для интервала 850-900 количество значений = 99 Для интервала 900-950 количество значений = 44 Для интервала 950-1000 количество значений = 5 Для интервала 1000-1050 количество значений = 2 Для интервала 1050-1100 количество значений = 2
```

1. По полученному графику определить амплитуду моды АМо, которая соответствует максимальному значению, и моду Мо – значение аргумента в точке максимума.

Ответ:

- AMo =  $\frac{99}{300} \cdot 100\% = 33\%$
- Мода лежит в интервале 850-900. Можно заметить, что среднее значение (равное 850) лежит близко, но не в интервале Моды (так как плотность распределения не симметрична). Так как мы строили гистограмму, то для значения возьму среднее

$$Mo = \frac{900 + 850}{2} = 875$$
mc = 0.875 c

- 1. Определить вариационный размах MxDMn.
  - MxDMn = 1056 662 = 394mc = 0.394 c
- 2. Рассчитать индекс напряжения регуляторных систем ИН.
  - $\text{HH} = \frac{AMo \cdot 100\%}{2 \cdot Mo \cdot MxDMn} = \frac{0.33 \cdot 100\%}{2 \cdot 0.875 \cdot 0.394} = 47.86 \text{ y.e.}$

(Достаточно спокойно)

1. По заданному массиву кардиоинтервалов построить график автокоррелограммы.

Рабочая формула:



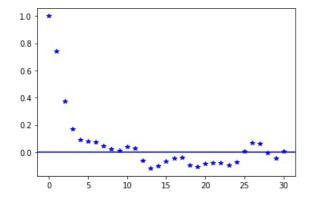
# In [8]:

```
def r_0_k(R, k, m):
    r = R.to_numpy()
    rrr = (m * sum(r[0:m]*r[k:m+k]) - sum(r[0:m]) * sum(r[k:m+k])) /\
        math.sqrt((m * sum(r[0:m] ** 2) - sum(r[0:m]) ** 2) * (m * sum(r[k:k+m] ** 2) - sum(r[k:k+m]) ** 2))
    return rrr
```

### In [9]:

## In [10]:

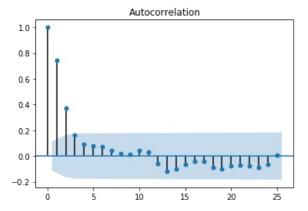
```
draw_autocorr(R, 30)
```



Построим график из библиотеки для сравнения:

### In [11]:

```
from statsmodels.graphics.tsaplots import plot_acf
plot_acf(R)
plt.show()
```



Голубым показан доверительный интервал.

Все совпадает!

1. Рассчитать значение коэффициента корреляции после первого сдвига СС1 и число сдвигов до первого нулевого значения коэффициента корреляции СС0.

### In [12]:

```
print(f'Коэффициент корреляции после первого сдвига:\nCC1 = {r_0_k(R, 1, len(R) - 1)}')
```

Коэффициент корреляции после первого сдвига: CC1 = 0.7437720428042796

Так как коэффициент корреляции после первого сдвига лишь незначительно ниже единицы (на 0.25), значит доминируют медленноволновые компоненты).

Таким образом:

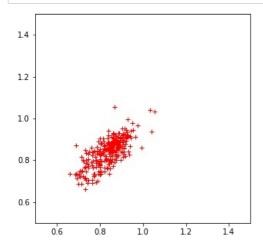
- *CC*1 = 0.74 (из расчетов)
- CC0 = 12 (видно по графику)
- 1. По заданному массиву кардиоинтервалов построить корреляционную ритмограмму.

# In [13]:

```
def ritmo(R):
    n = len(R)
    plt.figure(figsize=(5,5))
    plt.plot(R[0:n-1:]/1000,R[1:n:]/1000,'r+')
    plt.xlim(0.5, 1.5)
    plt.ylim(0.5, 1.5)
    plt.show()
```

# In [14]:

ritmo(R)



Все действительно группируется в один овал длиной примерно 0.4 (соответствует вариационному размаху и хорошо коррелирует с величиной мощности спектра высокочастотного компонента вариабельности HF), а ширина = 0.2 - с величиной мощности спектра низкочастотного компонента вариабельности с LF).