1 Установка пакетов

```
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
```

2 Чтение осциллограммы сигнала из *.csv файла

```
# format_ver = 0
# # file_name = "../data/6κΓц/F0004CH1.CSV" # 1389
# # file_name = "../data/9κΓц/F0003CH1.CSV" # 1390
# # file_name = "../data/12κΓц/F0002CH1.CSV" # 1387
# # dds_file = "../ZI/01387.dds"
# # file_name = "../data/15κΓц/F0001CH1.CSV" # 1391
# file_name = "../data/24κΓц/F0000CH1.CSV"
# dds_file = "../ZI/01392.dds"
# downsampling_factor = 1
# inx start = 1
\# inx\_stop = 2450
# данные записанные давно (апрель 2018 года)
format_ver = 1
# file_name = "../data/old_data/Newfile5.csv" # 6кГц
# inx start = 000 001
\# inx\_stop = 1\_400\_000
# file_name = "../data/old_data/Newfile2.csv" # 9 кГц
\# inx_start = 180_000
\# inx\_stop = 1\_080\_000
# file_name = "../data/old_data/Newfile1.csv" # 12 кГц
# inx_start = 350_000
\# inx stop = 1_050_000
# file_name = "../data/old_data/Newfile4.csv" # 15κΓμ
\# inx start = 350 000
\# inx_stop = 950_000
file_name = "../data/old_data/Newfile3.csv" # 24 κΓμ
inx_start = 491_000
inx_stop = 900_000
dds_file = "../ZI/01392.dds"
# коэффициент понижения частоты дискретизации
downsampling_factor = 100;
```

```
from load_and_prepare_data import load_and_prepare_data

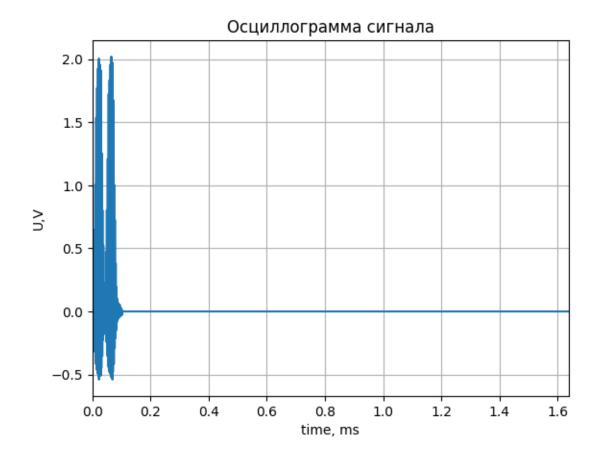
t, s, meta_info, meta_df, dt, oversampling_factor, N ==
    load_and_prepare_data(
    file_name, format_ver, inx_start, inx_stop, downsampling_factor
)
```

Частота дискретизации (новая) = 40 МГц

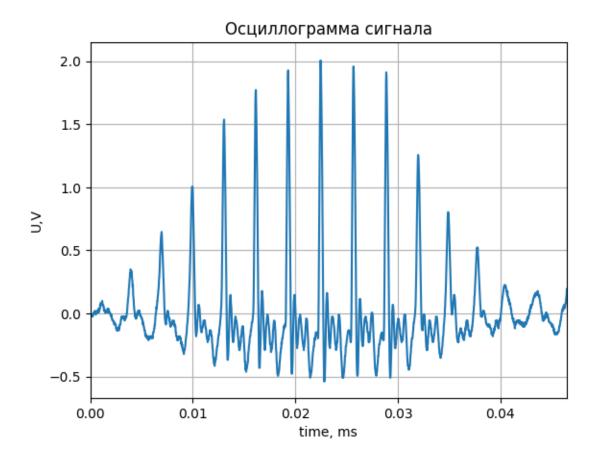
```
import numpy as np

t_ms = np.array(t) * 1000
s_arr = np.array(s)

plt.figure()
plt.plot(t_ms, s_arr)
plt.xlabel("time, ms")
plt.ylabel("U,V")
plt.title("Осциллограмма сигнала")
plt.grid(True)
plt.xlim(0, t_ms[-1])
plt.show()
```



```
plt.figure()
plt.plot(t_ms, s_arr)
plt.xlabel("time, ms")
plt.ylabel("U,V")
plt.title("Осциллограмма сигнала")
plt.grid(True)
plt.xlim(0, t_ms[-1] / oversampling_factor / 2.2)
plt.show()
```



3 Спектральный анализ

3.1 БПФ (fft)

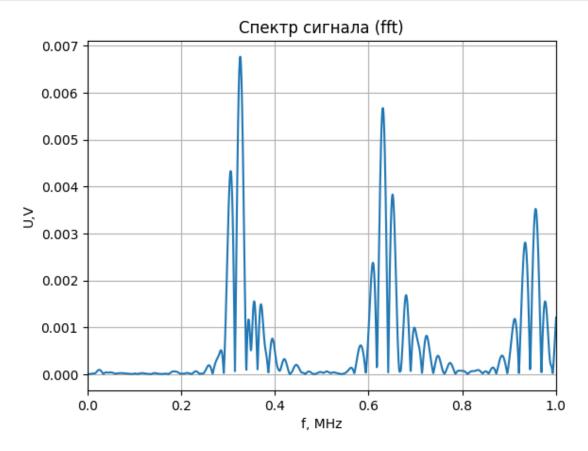
Применим к сигналу функцию fft(). В результает получем комплексный вектор, который содержит информацию как об амплитуде спектральных составляющих сигнала, так и о фазе.

```
from fft_signal import fft_signal
fft_s, nsamp, fs, df, freq_vec = fft_signal(s, t);
```

Частота дискретизации = 40 МГц Разрешение по частоте = 610 Гц строи спектр сигнала (fft)

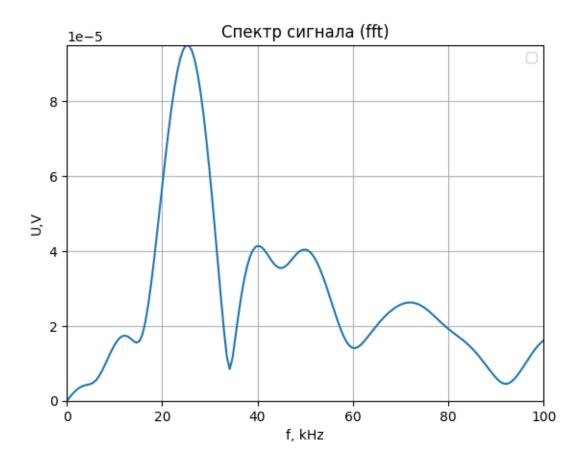
```
plt.figure()
plt.plot(freq_vec / 1e6, np.abs(fft_s))
plt.xlabel("f, MHz")
```

```
plt.ylabel("U,V")
plt.title("Спектр сигнала (fft)")
plt.xlim(0, 1)
plt.grid(True)
plt.show()
```



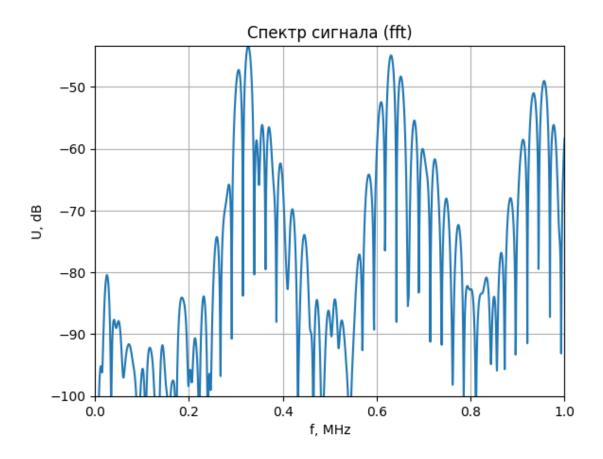
```
inds = np.where((freq_vec >= 0) & (freq_vec <= 100_000))[0]
max_y = np.max(np.abs(fft_s[inds]))

plt.figure()
plt.plot(freq_vec / 1e3, np.abs(fft_s))
plt.xlabel("f, kHz")
plt.ylabel("U,V")
plt.ylabel("U,V")
plt.title("Спектр сигнала (fft)")
plt.legend([])
plt.xlim(0, 100)
plt.ylim(0, max_y)
plt.grid(True)
plt.show()</pre>
```



```
inds = np.where((freq_vec >= 0) & (freq_vec <= 1e6))[0]
max_y = np.max(10 * np.log10(np.abs(fft_s[inds]) ** 2))

plt.figure()
plt.plot(freq_vec / 1e6, 10 * np.log10(np.abs(fft_s) ** 2))
plt.xlabel("f, MHz")
plt.ylabel("U, dB")
plt.ylabel("U, dB")
plt.title("Спектр сигнала (fft)")
plt.xlim(0, 1)
plt.ylim(-100, max_y)
plt.grid(True)
plt.show()</pre>
```



3.2 Периодограмма

Периодограмма — это метод оценки **спектральной плотности мощности (СПМ)** сигнала на основе его **дискретного преобразования Фурье (ДПФ)**. На практике вычисляется через **БПФ**.

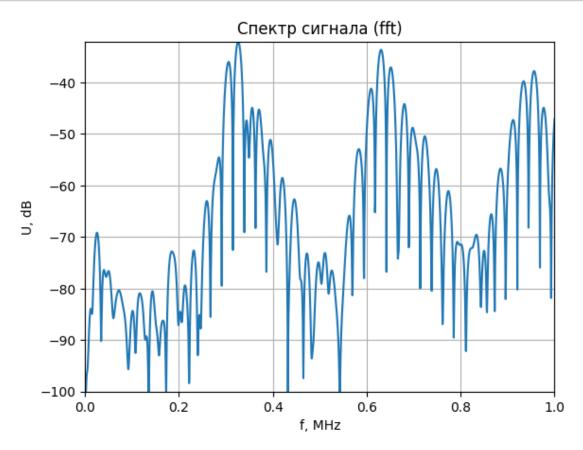
Алгоритм:

- 1. Берётся отрезок сигнала (например, 1024 отсчёта).
- 2. Вычисляется БПФ этого отрезка.
- 3. Амплитудный спектр возводится в квадрат и нормируется на длину выборки.
- 4. Получается график мощности по частотам.

```
# !pip install scipy
from scipy.signal import periodogram
```

```
f_periodogram, P_periodogram = periodogram(s_arr, fs=fs, nfft=nsamp, scaling='density', return_onesided=True)
max_y = np.max(10 * np.log10(N * P_periodogram))

plt.figure()
plt.plot(f_periodogram / 1e6, 10 * np.log10(N * P_periodogram))
plt.xlabel("f, MHz")
plt.ylabel("U, dB")
plt.title("Спектр сигнала (fft)")
plt.xlim(0, 1)
plt.ylim(-100, max_y)
plt.grid(True)
plt.show()
```



3.3 Метод Уэлча

Метод Уэлча - это модификация периодограммы, в которой:

- Сигнал разбивается на перекрывающиеся отрезки.
- К каждому отрезку применяется оконная функция (например, Ханна, Хэм-

минга) - это уменьшает эффект утечки спектра.

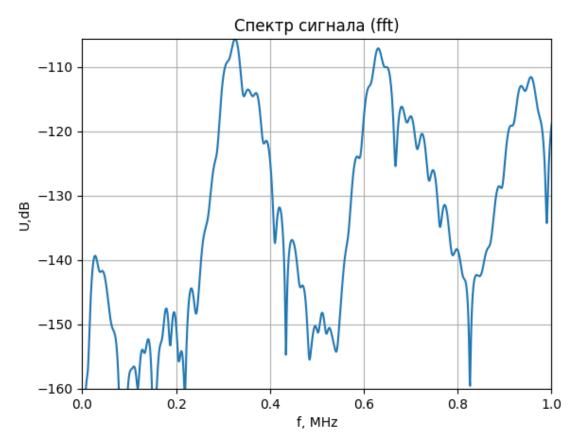
- Для каждого отрезка считается периодограмма.
- Результаты усредняются → снижается дисперсия.

```
from scipy.signal import welch

f_welch, Pxx_welch = welch(np.array(s), fs=fs, nperseg=nsamp, scaling='density', return_onesided=True)

max_y = np.max(10 * np.log10(Pxx_welch))

plt.figure()
plt.plot(f_welch / 1e6, 10 * np.log10(Pxx_welch))
plt.xlabel("f, MHz")
plt.ylabel("U,dB")
plt.ylabel("U,dB")
plt.title("Спектр сигнала (fft)")
plt.xlim(0, 1)
plt.ylim(-160, max_y)
plt.grid(True)
plt.show()
```



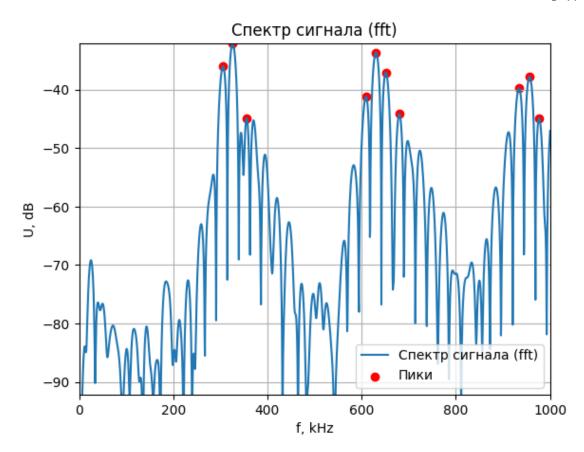
4 Определение основной частоты сигнала

Остановимся на оценке спектра методом Уэлча и проанализируем область низких частот (от 0 до 1500 Гц). Найдём **пики** в спектре - они соответствуют гармоникам сигнала. В этом нам поможет функция findpeaks1d из соответствующего пакета. Выделим первые шесть гармоник, и отобразим их на графике:

Индексы пиков: [501 534 583 999 1033 1067 1114 1531 1568 1601] Частоты пиков: [305.79079881 325.93270771 355.84039063 609.75051499-630.50278477

651.25505455 679.94201572 934.46250095 957.04585336 977.18776226] кГц Амплитуды пиков: [-35.99508269 -32.11797745 -44.89098858 -41.2098942 -33.64855265

-37.05980524 -44.18615043 -39.75544791 -37.78823859 -44.8973832] дБ



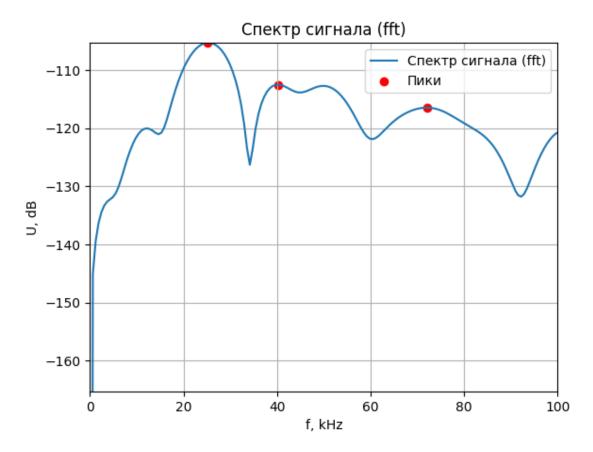
Рассмотрим более внимательно спектр сигнала в рабочей области ППФ (в низких частотах)

plot_peaks_periodogram(p_test, f_test, freq_limit=100_000, height=120)

Индексы пиков: [41 66 118]

Частоты пиков: [25.02479591 40.28381781 72.02258335] кГц

Амплитуды пиков: [-105.29257586 -112.50424449 -116.45765519] дБ



5 Считывание параметров ЗИ из файла *.dds

Параметры ЗИ записаны в файле *.dds. Формат файла описан руководстве системного программиста Гидра_DDS.14.pdf (стр.61):

from reader_dds import reader_dds, print_info, plot_signal

```
fclk = 125e6 # частота тактирования ЦАП

mode = reader_dds(dds_file, fclk)

print_info(mode)

plot_signal(mode)
```

sig1: 0x55aa0f0f
sig2: 0xff00caac
version: 0x100
rec_type: 0x201
size_file: 366
Code_ZI: 1392

Mode: 5
Mode1: 1
TimeZ: 26
NumPrd: 0
TimeR: 77
TimeI: 38
CRC: 0
Prm0: 0
Prm1: 0
Ver: 0
Type: 0

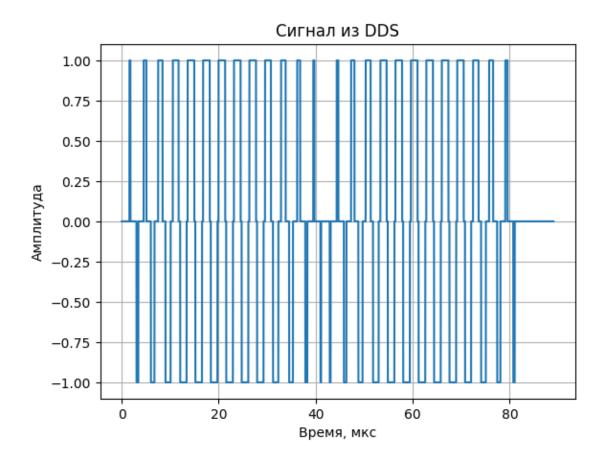
Name_RU: 2F_315κΓц_81мκc Name_EN: 2F_315kHz_81us

StartFreq: 24000.0 EndFreq: 24000.0

TimeZI: 8.104000000000001e-05

Fs: 78125.0 SampleType: 0

Rzv2: 0 NumCC: 103 Rzv3: 0



5.0.1 Фильтрация цифрового сигнала

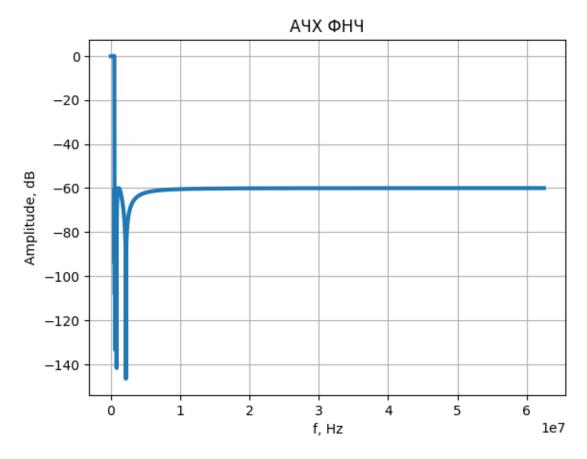
Синтезируем простой эллиптический фильтр нижних частот (ФНЧ), подавляющий частоты выше 360 Гц. Это позволит нам отсечь высшие гармоники. Отфильтруем исходный сигнал и прослушаем результат:

```
# # Пример применения фильтра к сигналу
# s_after_flt = sosfilt(sos, s_arr)
```

Полезно оценить результат синтеза коэффициентов, визуализировав амплитудно-частотную (АЧХ) и фазо-частотную (ФЧХ) характеристики фильтра, а также его импульсную характеристику:

```
from scipy.signal import sosfreqz

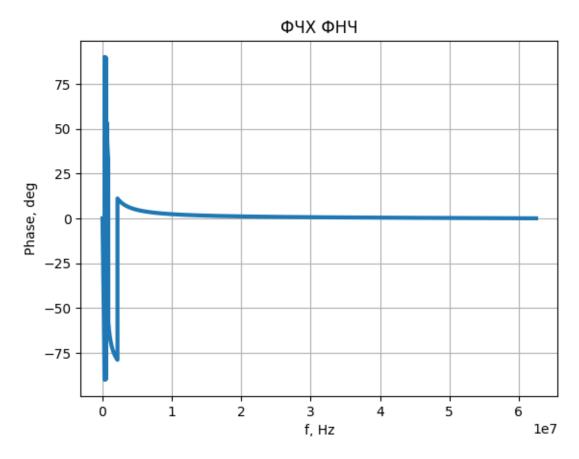
w, h = sosfreqz(sos, worN=f_cutoff, fs=fclk)
plt.figure()
plt.plot(w, 20 * np.log10(np.abs(h)), linewidth=3)
plt.title("AYX ФНЧ")
plt.xlabel("f, Hz")
plt.ylabel("Amplitude, dB")
plt.grid(True)
plt.show()
```



```
from scipy.signal import sosfreqz
```

```
w, h = sosfreqz(sos, worN=f_cutoff, fs=fclk)
phi = np.angle(h)

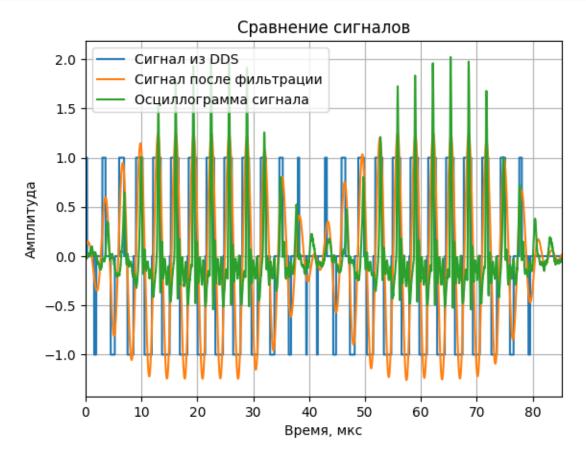
plt.figure()
plt.plot(w, np.rad2deg(phi / 2), linewidth=3)
plt.title("ΦЧХ ФНЧ")
plt.xlabel("f, Hz")
plt.ylabel("Phase, deg")
plt.grid(True)
plt.show()
```



Отфильтруем сигнал функцией filt, послушаем результат:

```
from scipy.signal import sosfilt
s_after_flt = sosfilt(sos, mode.s)
plt.figure()
plt.plot(np.array(mode.t) * 1e6 - 1.5, mode.s, label="Сигнал из DDS")
```

```
plt.plot(np.array(mode.t) * 1e6 - 3, s_after_flt, label="Сигнал послевофильтрации")
plt.plot(np.array(t) * 1e6, s, label="Осциллограмма сигнала")
plt.xlabel("Время, мкс")
plt.ylabel("Амплитуда")
plt.title("Сравнение сигналов")
plt.legend()
plt.grid(True)
plt.xlim(0, np.array(t)[-1] * 1e6 / oversampling_factor / 1.2)
plt.show()
```



Сравним спектры исходного и отфильтрованного сигнала:

```
# # Welch periodogram for both signals
# f_welch_mode, Pxx_welch_mode = welch(mode.s, fs=fclk, note = nperseg=60000, scaling='density', return_onesided=True)
# f_welch_flt, Pxx_welch_flt = welch(s_after_flt, fs=fclk, note = nperseg=60000, scaling='density', return_onesided=True)
# Standard periodogram for both signals
```

```
f_pgram_mode, P_mode = periodogram(mode.s, fs=fclk, nfft=65000, =
 ⇔scaling='density', return_onesided=True)
f_pgram_flt, P_flt = periodogram(s_after_flt, fs=fclk, nfft=65000, __
 ⇔scaling='density', return_onesided=True)
f_osc, P_osc = periodogram(s_arr, fs=fs, nfft=nsamp, =
 ⇔scaling='density', return_onesided=True)
plt.figure()
plt.plot(f_pgram_mode / 1e6, 10 * np.log10(P_mode), label="Исходныйם
 ⇔сигнал")
plt.plot(f_pgram_flt / 1e6, 10 * np.log10(P_flt), linewidth=3, 0
 ⇔label="После фильтрации")
plt.plot(f_osc / 1e6, 10 * np.log10(P_osc) + 23, linewidth=3, 0
 ⇒label="Реальный сигнал")
plt.xlabel("f, MHz")
plt.ylabel("U, dB")
plt.title("Спектр сигнала (fft)")
plt.xlim(0, 1)
plt.ylim(-100, -40)
plt.grid(True)
plt.legend()
plt.show()
```

