Lab_handler

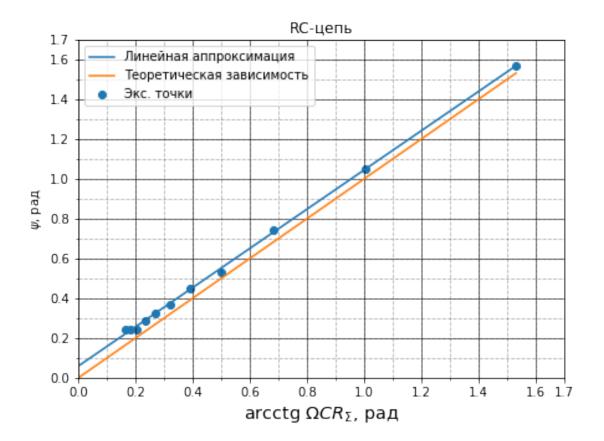
December 12, 2017

Обработка лабы In [1]: import numpy as np import scipy as sp import matplotlib.pyplot as plt from matplotlib.ticker import MultipleLocator import pandas as pd from scipy.interpolate import interp1d 1.1 RC - цепь Откроем файл: In [2]: RC_frame = pd.read_csv('A.csv') RC_frame.head() Out[2]: Unnamed: 0 R х0 0 0 -1.2 2.4 1 190 -0.8 2.4 2 380 -0.9 3.8 3 570 -1.3 7.7 4 760 -1.1 7.7 При этом C = 0.5, а r = 12.4In $[3]: RC_R = RC_{frame.R}$ In [4]: $RC_R_{total} = RC_R + 12.4$ Необходимо построить график $\psi=\arctan\left(\frac{1}{\Omega CR_{\Sigma}}\right)$, где $\Omega=2\pi \nu$, а $\nu=10^3$ In [5]: $RC_X = np.arctan(1/(2*np.pi*10**3 *(0.5*10**(-6)) *RC_R_total))$ RC_X.head() Out[5]: 0 1.531860 1.004427 1 0.681525 3 0.500189 0.390898

Name: R, dtype: float64

```
При этом \psi = -\frac{x}{x_0}\pi
In [6]: RC_Y = -RC_frame.x / RC_frame.x0 * np.pi
        RC_Y.head()
Out[6]: 0
             1.570796
             1.047198
        1
        2
             0.744061
        3
             0.530399
             0.448799
        dtype: float64
   Теперь можно строить график:
In [7]: fig, ax = plt.subplots(figsize=(7, 5))
        ax.scatter(RC_X, RC_Y, label='Экс. точки')
        RC_coefs = np.polyfit(RC_X, RC_Y, 1)
        RC_Y_pred = RC_coefs[0]*RC_X + RC_coefs[1]
        RC_X = RC_X.append(pd.Series([0]))
        RC_Y_pred = RC_Y_pred.append(pd.Series([RC_coefs[1]]))
        ax.plot(RC_X, RC_Y_pred, label='Линейная аппроксимация')
        RC_Y_teor = RC_X
        ax.plot(RC_X, RC_Y_teor, label='Teopeтическая зависимость')
        ax.xaxis.set_major_locator(MultipleLocator(0.2))
        ax.xaxis.set_minor_locator(MultipleLocator(0.1))
        ax.set_xlim((0, 1.7))
        ax.yaxis.set_major_locator(MultipleLocator(0.2))
        ax.yaxis.set_minor_locator(MultipleLocator(0.1))
        ax.set_ylim((0, 1.7))
        majc ="#3182bd"
        minc ="#deebf7"
        # Экстра тики!
        plt.xticks(list(plt.xticks()[0]) + [1.7])
        plt.yticks(list(plt.yticks()[0]) + [1.7])
        ax.set_ylim((0, 1.7))
        ax.set_xlim((0, 1.7))
        ax.grid(True, 'minor', c='black', alpha=0.3, ls='--')
        ax.grid(True, 'major', c='black', alpha=0.6, ls='-')
        ax.set_xlabel(r'arcctg $\Omega C R_\Sigma$, рад', size='x-large')
        ax.set_ylabel(r'$\psi$, рад')
```

```
ax.set_title(r'RC-цепь')
ax.legend()
plt.savefig('RC.pdf', fmt='pdf')
plt.show(fig)
```



1.2 RL-цепь

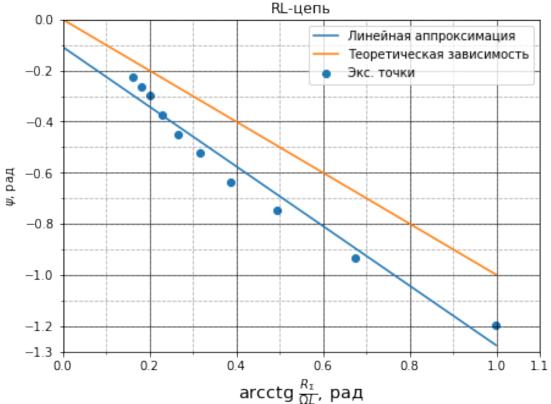
Откроем файл:

```
Out[8]: Unnamed: 0 R x x0
0 0 0.0 4.0 8.2
1 1 1000.0 3.2 8.4
2 2 2000.0 2.5 8.4
3 3000.0 2.0 8.4
4 4000.0 1.7 8.4
```

In [9]: RL_R = RL_frame.R

```
Не забудем, что R_\Sigma=R+r+R_L, где R_L=\Omega L=314 , а r=12.4
In [10]: RL_R_total = RL_R + 12.4 + 314
   Необходимо построить график \psi=\arctan\left(\frac{\Omega L}{R_{\Sigma}}\right), где \Omega=2\pi \nu,\, \nu=10^3 , L=50
In [11]: RL_X = np.arctan(2*np.pi*10**3 *50*10**-3 / RC_R_total)
         RL_X.head()
Out[11]: 0
               1.531346
         1
               0.998467
         2
              0.675113
         3
              0.494686
               0.386296
         Name: R, dtype: float64
   При этом \psi = -\frac{x}{x_0}\pi
In [12]: RL_Y = -RL_frame.x / RL_frame.x0 * np.pi
         RL_Y.head()
Out[12]: 0
            -1.532484
         1
             -1.196797
         2 -0.934998
             -0.747998
              -0.635799
         dtype: float64
   Теперь можно строить график:
In [13]: # Выбросим первую точку, она плохо аппроксимируется
         RL_X = RL_X[1:]
         RL_Y = RL_Y[1:]
In [14]: fig, ax = plt.subplots(figsize=(7, 5))
         ax.scatter(RL_X, RL_Y, label='Экс. точки')
         RL_coefs = np.polyfit(RL_X, RL_Y, 1)
         RL_X = RL_X.append(pd.Series([0]))
         RL_Y_pred = RL_coefs[0]*RL_X + RL_coefs[1]
         \#RL\_Y\_pred = RL\_Y\_pred.append(pd.Series([RL\_coefs[1]]))
         ax.plot(RL_X, RL_Y_pred, label='Линейная аппроксимация')
         RL_Y_teor = - RL_X
         ax.plot(RL_X, RL_Y_teor, label='Teopeтическая зависимость')
```

```
ax.xaxis.set_major_locator(MultipleLocator(0.2))
ax.xaxis.set_minor_locator(MultipleLocator(0.1))
ax.set_xlim((0, 1.1))
ax.yaxis.set_major_locator(MultipleLocator(0.2))
ax.yaxis.set_minor_locator(MultipleLocator(0.1))
ax.set_ylim((-1.3, 0))
ax.grid(True, 'minor', c='black', alpha=0.3, ls='--')
ax.grid(True, 'major', c='black', alpha=0.6, ls='-')
# Экстра тики!
plt.xticks(list(plt.xticks()[0]) + [1.1])
plt.yticks(list(plt.yticks()[0]) + [-1.3])
ax.set_ylim((-1.3, 0))
ax.set_xlim((0, 1.1))
ax.set_xlabel(r'arcctg $ \frac{R_\Sigma}{\Omega L}$, рад', size='x-large')
ax.set_ylabel(r'$\psi$, рад')
ax.set_title(r'RL-цепь')
ax.legend()
plt.savefig('RL.pdf', fmt='pdf')
plt.show(fig)
```



1.3 Исследование резонансной кривой

```
Откроем файл:
In [15]: RLC_frame_0 = pd.read_csv('C_0.csv')
           RLC_frame_100 = pd.read_csv('C_100.csv')
In [16]: RLC_O_v = RLC_frame_O.v
           RLC_{100_v} = RLC_{frame_{100.v}}
   Учтем, что по теории резонансная частота наступает на \nu = 1006.6 .
   При этом C=0.05 , L=500 , R_L=332
   Тогда теоретическая добротность будет: Q = \frac{1}{R_{\Sigma}} \sqrt{\frac{L}{C}}
   Для R=0 \Rightarrow \boxed{Q=9.5}
Для R=100 \Rightarrow \boxed{Q=7}
   Построим графики |\psi| = f(\nu/\nu_0) и поищем через него добротность по формуле Q =

u_0/(2\Delta\nu), где 2\Delta\nu/\nu_0 --- ширина графика при \psi=\pi/4
In [17]: \( \%\) latex
           При этом \rho = - \frac{x}{x_0} \pi. Но мы будем откладывать \frac{cfrac{x}{x_0}}{\pi} = -\pi
   При этом \psi = -\frac{x}{x_0}\pi. Но мы будем откладывать \frac{\psi}{\pi} = -\frac{x}{x_0}
```

In [18]: RLC_vO = 1006.6 RLC_Y_0 = np.abs(-RLC_frame_0.x / RLC_frame_0.x0) RLC_Y_100 = np.abs(-RLC_frame_100.x / RLC_frame_100.x0)

In [19]: $RLC_X_0 = RLC_0_v/RLC_v0$ $RLC_X_100 = RLC_100_v/RLC_v0$

In [20]: fig, ax = plt.subplots(figsize=(7, 5))

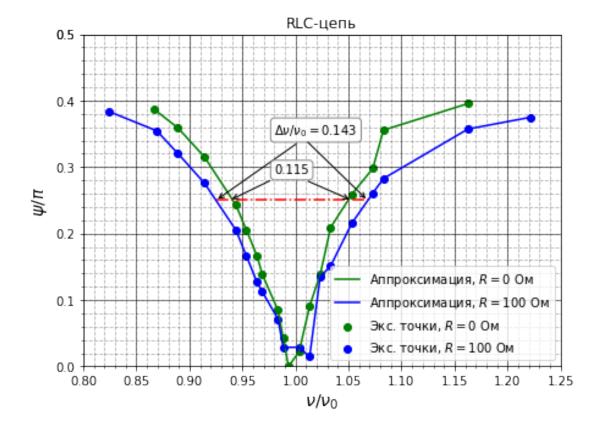
ДЛЯ R = O OM

ax.scatter(RLC_X_0, RLC_Y_0, label=r'Экс. точки, \$R=0\$ Ом', c='g') RLC_f_0 = interp1d(RLC_X_0, RLC_Y_0, kind='slinear') RLC_X_pred_0 = np.linspace(np.min(RLC_X_0), np.max(RLC_X_0), 1000) ax.plot(RLC_X_pred_0, RLC_f_0(RLC_X_pred_0), label=r'Aппроксимация, \$R=0\$ Ом', c='g')

$\Pi\Pi\Pi$ R = 100 Ω M

ax.scatter(RLC_X_100, RLC_Y_100, label=r'Экс. точки, \$R=100\$ Ом', c='b') RLC_f_100 = interp1d(RLC_X_100, RLC_Y_100, kind='slinear') $RLC_X_pred_100 = np.linspace(np.min(RLC_X_100), np.max(RLC_X_100), 1000)$ ax.plot(RLC_X_pred_100, RLC_f_100(RLC_X_pred_100), label=r'Aппроксимация, \$R=100\$ Ом',

```
ax.xaxis.set_major_locator(MultipleLocator(0.05))
ax.xaxis.set_minor_locator(MultipleLocator(0.01))
ax.set_xlim((0.8, 1.25))
ax.yaxis.set_major_locator(MultipleLocator(0.1))
ax.yaxis.set_minor_locator(MultipleLocator(0.02))
ax.set_ylim((0, 0.45))
# ЛИНИЯ РІ/4
bbox_props = dict(boxstyle="round", fc="w", ec="0.5", alpha=0.9)
ax.plot(np.linspace(0.925, 1.068, 100), [0.25]*100, c='r', ls='-.')
ax.annotate(r'\$\Delta u/\Delta u = 0.143\$',
            xy=(0.925, 0.25),
            xytext=(0.98, 0.35),
           arrowprops={"facecolor": "black", "arrowstyle":"->"},
           bbox=bbox_props)
ax.annotate('',
            xy=(1.068, 0.25),
            xytext=(1.01, 0.34),
           arrowprops={"facecolor": "black", "arrowstyle":"->"})
ax.annotate(r'0.115',
            xy=(0.938, 0.25),
            xytext=(0.98, 0.29),
           arrowprops={"facecolor": "black", "arrowstyle":"->"},
           bbox=bbox_props)
ax.annotate('',
            xy=(1.053, 0.25),
            xytext=(1.01, 0.28),
           arrowprops={"facecolor": "black", "arrowstyle":"->"})
ax.grid(True, 'minor', c='black', alpha=0.3, ls='--')
ax.grid(True, 'major', c='black', alpha=0.6, ls='-')
plt.yticks(list(plt.yticks()[0]) + [0.5])
ax.set_ylim((0, 0.5))
ax.set_xlabel(r'$\nu/\nu_0$', size='x-large')
ax.set_ylabel(r'$\psi/\pi$', size='x-large')
ax.set_title(r'RLC-цепь')
ax.legend(loc=4)
plt.savefig('RLC.pdf', fmt='pdf')
plt.show(fig)
```



Получаем для
$$R=100\,$$
 из графика $\boxed{Q=6.99}$ Для $R=0\,$ из графика $\boxed{Q=8.7}$