Leonard Scheuer Motivation In diesem Versuch soll das thermische Rauschen eines ohmschen Widerstandes vermessen und damit die Bolzmannkonstante über die Nyquist-Formel bestimmt werden.

Protokoll PAP2 Versuch 243: Thermisches Rauschen

Messprinzip

(und damit ungerichtete) Bewegung der Ladungsträger. Der Zeitliche Mittelwert verschwindet daher. Um die Stärke des Rauschen zu Quantifizieren nutzen wir daher den Effektivwert der Spannung, der sich zu

Grundlagen Thermisches Spannungsrauschen

In jedem Leiter, von nicht verschwindener Temperatur, tritt ein Spanunnungsrauschen auf. Dieses entsteht durch die thermische

 $U_{
m eff} = \sqrt{\overline{U_r^2}} = \sqrt{rac{1}{T}\int\limits_{t_0}^{t_0+T}U_r^2{
m d}t}$

$$\left\langle U_r^2 \right
angle = 4kTR\Delta f$$
 (2) wobei k die Boltzmankonstante ist und Δf die Bandbreite des Messgeräts.

(1)

(4)

(5)

(6)

(7)

dargestellten Aufbau.

Widerstand Verstärker Hoch - Tiefpassfilter Effektivwert-Voltmeter (Bandfilter) 2,2541 mV +60 dB (×1000) HP 34401A

auf den für das Multimeter angemessenen Millivoltbereich zu kommmen. Dies tun wir mit dem in der nachfolgenden Abb.

Wir messen den Effektivwert nach der Nyquist-Formel. Wir stellen zunächst fest, dass bei einer Messbandbreite von 50kHz und bei Zimmertemperatur, ein Effektivwert von etwa 2μ V R, Rauschspannung vorliegt. Wir müssen also das Signal noch verstärken um

 $\left\langle U_{aus}^{2}
ight
angle =4kTR\int_{0}^{\infty }g(f)^{2}df\equiv 4kTRB$

 $B = \int_0^\infty g(f)^2 df$

die sogenannte äquivalente Rauschbandbreite ist. Ziehen wir das Rauschen des Verstärkers ab und stellen zu Boltzmankonstante

Wir erhalten daraus dann den Frequenzgang mit

Wobei

um, so erhalten wir: $k = rac{\left\langle U_{aus}^2
ight
angle - \left\langle U_V^2
ight
angle}{4TRR}$ Wollen wir nun B bestimmen, so müssen wir dafür den Frequenzgang messen. Dafür wird ein Funktionengenerator mit

wie die gemessenen Rauschsignale sind. Der Aufbau ist in der Abbildung 2 dargestellt.

Dämpfungsglied der Dämpfung D an den Messapperat angeschlossen, sodass die Signale etwa im gleichen Spannungsbereich

Abb.2: Aufbau zur Messung des Frequenzganges (Quelle:Script)

 $g(f) = rac{1}{D} rac{\sqrt{\left\langle U_{aus}^2
ight
angle}}{\sqrt{\left\langle U_{ein}^2
ight
angle}}$

Mit verschiedenen Widerständen wird das Rauschsignal im Spektrumsanalysator des Oszilloskopes betrachtet, verifiziert, dass es sich um ein weißes Rauschen handelt. Dabei werden verschiedene Frequenzbereiche betrachtet, wobei zunachst der durch den Verstärker verursachten Abfall bei höheren Frequenzen sichtbar wird. Anschließend wird der Bandfilter zugeschaltet und der Effekt

Mit dem Programm "Effektivwert" wird der Effektivwert der direkt am Verstärker befestigten Wiederstände im Bereich von 5 kΩ

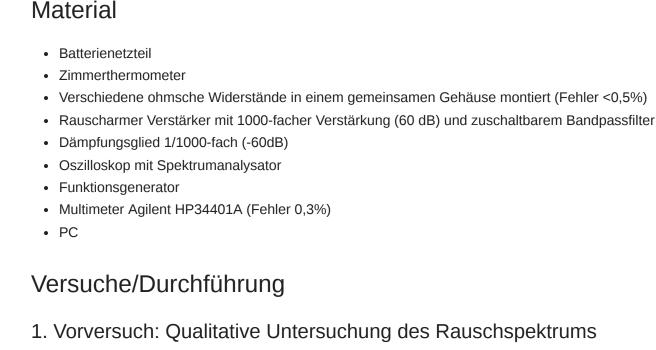
bis 30 k Ω in Schritten von 5 k Ω gemessen. Es werden über je über 100 Messungen die Mittelwerte mit Fehler notiert.

Die Schaltung gem. Abb. 4 wird mit möglichst wenig Kabel aufgebaut und der Frequenzgang mit dem "Circuit-Analyzer" des

2. Messung der Rauschspannung als Funktion des ohmschen Widerstands

Das Eigenrauschen des Verstärkers wird mit dem Kurzschlussstecker auf gleiche Art gemessen.

3. Messung des Frequenzgangs des Verstärkers und des Bandfilters



Graphische Darstellung der Messdaten Wir importieren den gemessenen Frequenzgang und stellen ihn graphisch dar. Wir benutzen Gl. (7) um g(f) zu erhalten. Wir schneiden die Randbereiche ab, da dort die Auflösungsgrenze des Oszilloskops erreicht ist.

import numpy as np

import pandas as pd

def quad_add(arr): quad_sum=0 for i in arr:

D=uf(1e-3,1e-3*0.002)

fig.set_size_inches(15,6)

plt1.set_ylabel("g(f)")

plt2.set_ylabel("g(f)")

 10^{3}

 10^{2}

10¹

 10^{2}

 10^{3}

Numerische Integration

B=uf(Bn, np.sqrt(Bs))

 $B = (47363308601.28 \pm 0.32) \text{ Hz}$

out("B", B, "Hz")

gerade

ist. Dann ist

Wobei sich die Fehler zu

vom Lieraturwert.

In [5]: df=pd.read_csv("rauschen.csv")

 $U_v=float(df.loc[df["R"]==0,"\mu [mV]"])$ $D_U_v=float(df.loc[df["R"]==0, "\Delta\mu [mV]"])$

dof=5 #degrees of freedom, Freiheitsgrad

prob=round(1-chi2.cdf(chisquare, dof), 2)*100 #print("Wahrscheinlichkeit="+prob+"%")

 $_=$ plt1.set(ylabel='D [mV²]', xlabel='R [Ω]')

out("\\text{Fitwahrscheinlichkeit}",prob,"\\%")

return np.ceil(n * multiplier) / multiplier

out("\\chi^2_{red}", chisquare_red, "")

 $df["D [mV]"]=df["\mu [mV]"]**2-U_V$

chisquare_red=chisquare/dof out("\\chi^2", chisquare, "")

from scipy.stats import chi2

fig.set_size_inches(15,6) #fig.set_dpi(diag_dpi) plt1.grid(ls='dotted')

_=plt1.legend()

T=uf(273.15+22.4,0.2)

m=uf(popt[0], np.sqrt(pcov[0][0])) $k_{wstat=(m*10**-9)/(4*T*B.n)}$

def round_up(n, decimals = 0): multiplier = 10 ** decimals

out_sys_std("k", k, -23, 3, "J/K")

out("\\sigma_{k,lit}",sig)

Fitwahrscheinlichkeit = 96.00%

gefittete Ausgleichsgerade

Messwerte

 $sig=(k[0]-k_lit)/np.sqrt(k[1]**2+k[2]**2)$

 $k = (1.459 \pm 0.030 \text{ syst.} \pm 0.011 \text{ stat.})10^{-23} J/K$

k_lit=1.380649e-23

 $\chi^2 = 1.01$

 $\chi^2_{red} = 0.20$

 $\sigma_{k,lit} = 2.53$

20

15

10

k=[k_wstat.n, k_wstat.n*(0.02), k_wstat.s]

In [3]:

import scipy.integrate as integrate

def fit_func_square(f, V, W1, W2, n1, n2):

return fit_func(f,V,W1,W2,n1,n2)**2

Berechnung der Boltzmann-Konstanten

Wir berechen die Boltzmannkonstante indem wir zunächst die Differenz

U_ein=200 #[mV] g=U_aus/(U_ein * D)

quad_sum+=i**2

return (quad_sum**0.5)/len(arr)

fig, (plt1, plt2) = plt.subplots(1, 2)

fig.suptitle("Diag. 1: Frequenzgang")

plt1.set_xlabel("Frequenz / Hz")

plt2.set_xlabel("Frequenz / Hz")

plt1.loglog(f,noms(g), linestyle="None", marker=".")

plt1.set_title("Diag. 1.1: Frequenzgang mit Randwerten")

_=plt2.set_title("Diag. 1.2: Frequenzgang ohne Randwerte")

Diag. 1.1: Frequenzgang mit Randwerten

Frequenz / Hz

plt2.loglog(f[12:-43], noms(g)[12:-43], linestyle="None", marker=".")

105

In [1]: import matplotlib.pyplot as plt

import matplotlib.mlab as mlab

from matplotlib.pyplot import figure

from scipy.optimize import curve_fit

Auswertung

Oszilloskops aufgenommen.

siehe Anhang (inklusive Bilder)

Messprotokoll

import uncertainties from uncertainties import ufloat as uf from uncertainties.umath import * from uncertainties import unumpy as unp from uncertainties.unumpy import (nominal_values as noms,

std_devs **as** stds) def out(name,c,unit="",zp=0,decimals=2): if isinstance(c, uncertainties.UFloat):

elif type(c) in [float,int,np.float64]:

from IPython.display import Markdown, Latex, display

 $display(Markdown("\$"+name+" = " +"\{:.\{\}f\}".format(round(c*10**(-zp), decimals), decimals) + unit+"\$"))$ else: print(c) def fit_line(x, m, n): return m * x + n def fit_propline(x, m): return m * x

Diag. 1: Frequenzgang

 10^{3}

€ 10²

10¹

Diag. 1.2: Frequenzgang ohne Randwerte

Frequenz / Hz

(9)

(10)

(11)

(12)

(13)

 $\label{limits} display(Markdown("$"+name+" = " +'({:L})'.format(c)+" \setminus \mbox{$mathrm{"+unit+"}$"))}$

f, U_aus =np.loadtxt("frequenzgang.txt", skiprows=1, usecols=(0,1), unpack=True)

Messdaten Fit

Bn , Bs =integrate.quad(fit_func_square, f[12], f[-43], args=tuple(popt_g))

10⁵

 $D = \left(U_{aus}^2 - U_V^2
ight) \ \Delta D = \sqrt{\left(2U_{aus}\Delta U_{aus}
ight)^2 + \left(2U_V\Delta U_V
ight)^2}$

c = 4kTB

 $k = \frac{c}{4TB}$

 $\Delta k_{
m stat} \, = \sqrt{\left(rac{\Delta c}{c}
ight)^2 + \left(rac{\Delta T}{T}
ight)^2}$

wobei die y_i die Funktionswerte und die x_i die Messwerte sind. Schließlich berechnen wir die Fitwahrscheinlichkeit, also dass bei einer Wiederholungsmessung ein größerer oder gleicher χ^2 -Wert erhalten wird. Zum Schluss bestimmen wir noch die Abweichung

popt, pcov = curve_fit(fit_propline, df["R"], df["D [mV]"], sigma = np.sqrt(quad_add([df[" Δ R"], df[" Δ D [mV]"]

plt1.errorbar(df["R"], df["D [mV]"], yerr=df[" Δ D [mV]"], xerr=df[" Δ R"], fmt = '.b', markersize=4, capsize =

 $\Delta k_{sys} = k \cdot \frac{\Delta B}{D}$

gegen den Widerstand auftragen. Wir fitten eine Gerade um die Stiegung c zu erhalten, welche nach der Nyquist-Beziehung

10⁴

Frequenz / Hz

Wir wollen nun das B aus Gleichung (5) numerisch berechen:

 $\chi^2 = \sum_i^N \left(rac{y_i - x_i}{\Delta y_i}
ight)^2 = \sum_i^N \left(rac{y_i - x_i}{\sqrt{\left(\Delta f_i
ight)^2 + \left(b \cdot \Delta x_i
ight)^2}}
ight)^2$ $\chi^2_{
m red} = \chi^2/dof$

Wir beurteilen die Güte des Fits anhand der χ^2 -Summe

ergibt. Vereinfachend durften wir für B einen relativen Fehler von 2% annehmen.

fig, (plt1) = plt.subplots(1, 1) plt1.errorbar(df["R"], df["D [mV]"], yerr=df["
$$\Delta$$
D [mV]"], xerr=df[" Δ R"], fmt=".") fig.suptitle('Diag. 3: \$D\$ in Abhängigkeit des Widerstandes')

 $df["\Delta D [mV]"] = np.sqrt((2*df["\mu [mV]"]* df["\Delta \mu [mV]"])**2+(2*U_v*D_U_v)**2)$

 $chisquare=np.sum(((fit_propline(df["R"],*popt)-df["D [mV]"])**2/df["D [mV]"]**2))$

plt1.plot(df["R"], fit_propline(df["R"], *popt),label="gefittete Ausgleichsgerade")

def out_sys_std(name, c, zp=0, decimals=0, unit=""): **if** zp**==**0: $display(Markdown("$ "+name+" = (" +"{:.{}f}".format(round(c[0]*10**(-zp), decimals), decimals)+" ` "+"{:.{}f}".format(round(c[0]*10**(-zp), decimals), decimals)+" ` "+"{:.{}f}".format(c[0]*10**(-zp), decimals)+" `$ $display(Markdown("\$ "+name+" = (" + "{:.{}}f}".format(round(c[0]*10**(-zp), decimals), decimals)+")$

10 15 20 25 30 R [Ω] Wir sehen, dass der systematische Fehler von k deutlich größer als der der statistische ist. Das Ergebnis unterscheidet sich nicht signifikant von Literaturwert. Der χ^2_{red} -Wert sollte eigentlich bei etwa 1 liegen ist also hier eigentlich zu klein. Wir erhalten eine gute Fitwahrscheinlichkeit.

Die Boltzmannkonstante, welche wir aus dem thermischen Rauschen von Widerständen errechenet haben, weicht nicht signifikant

Beim Fit im letzten Teil ist der χ^2_{red} -Wert zu klein, da es sich um eine Gerade handelt, scheint Overfitting nicht der Grund zu sein, vielmehr scheint der Messfehler wahrscheinlich überschätzt, dieser ist aber statistisch bestimmt worden. Ein niedriger, aber nicht

Zusammenfassend konnten wir in diesem Versuch gut das Phänomen des thermischen Rauschens beobachten und daraus die

vom Literaturwert ab ($< 2, 6\sigma$). Der Statistische Fehler ist gegenüber dem systematischen deutlich kleiner. Dieser ist jedoch einfach durch die Anleitung gegeben geworden, eine weitere Fehlerbetrachtung von diesem daher also schwer möglich.

sehr niedriger χ^2_{red} -Wert, wie hier (0.20), ist auch statistisch nicht allzu unwahrscheinlich zu erhalten bei richtiger

Diag. 3: D in Abhängigkeit des Widerstandes

Fehlereinschätzung.

Boltzmannkonstante bestimmen.

Diskussion

Vorversuch:

Je größer der Widerstand ist, desto größer ist auch die Mittlere quadratische Spannung, alle Frequenzen bis über 6 MHz sind zu gleichen Anteilen vertreten, danach fällt die Kurve ab. Wird ein Filter verwendet, geschieht dies schon unter 0,6 MHz

Mittelwert µ und Standardabweichung des Effektivwerts der Spannung über n Messungen bei einem Widerstand von R

R	ΔR	n	Std.abw. [mV]	μ [mV]	Δμ [mV]
5	0,025	126	0,00943	2,4166	0,000840091170411387
10	0,05	137	0,0115	3,125	0,000982511306374275
15	0,075	106	0,0140	3,7016	0,0014
20	0,1	105	0,0143	4,2082	0,0013955371043164
25	0,125	118	0,0146	4,663	0,00134403894213155
30	0,15	111	0,0170	5,078	0,0016
0	0	107	0,00576	1,3877	0,134154022584867

Zimmertemperatur: (22,4±0,2)°C Fehler durch Schwankung geschätzt

Fehler Voltmeter: 0,3%

Einstellungen zum Messen des Frequenzgangs:

- Dämpfung: $D = 0.001 \pm 0.2\%$

- Anfangsfrequenz: 100Hz

- Amplitude: $0.2V_{rms}$ - Vertical Scale: 5dB/div - V-Range: 1MHz

Frequenzschritte: 20 %Automatic Voltage Scale