

## Codierung multimedialer Daten

### Aufgaben zum nächsten Mal (AZNM 9)

Johann-Markus Batke

2023-05-31

## 1 Quellencodierung

Machen Sie sich mit folgenden Begriffen und Definitionen vertraut:

- <https://vfhcmd.eduloop.de/loop/Differenzcodierung>
- [https://vfhcmd.eduloop.de/loop/Differenzen\\_Entropie](https://vfhcmd.eduloop.de/loop/Differenzen_Entropie)
- [https://vfhcmd.eduloop.de/loop/Differenzen:\\_Quantisierung](https://vfhcmd.eduloop.de/loop/Differenzen:_Quantisierung)

Zu einigen Aufgaben finden Sie auch gleich die Lösung als Implementierung in Python. Nehmen Sie diese als Anregung für eine eigene Umsetzung. Variieren Sie die gegebenen Parameter.

## 2 Aufgaben

### 2.1 Differenzcodierer

Zeichnen Sie Encoder und Decoder eines Differenzencodierers mit  $x[n]$  als Eingangssignal und  $d[n]$  als Differenzsignal.

### 2.2 Differenzcodierung

Bilden Sie den Differenzcode der Zahlenfolge

30 -50 51 49 61 55 101 138 43 8 28 28 28 28 28 28

Wählen Sie als Initialisierungswert des Codecs

0

### 2.3 Differenzcodierung/Entropie

Wie können Sie das Ergebnis der Differenzcodierung in Hinsicht auf eine datenreduzierende Codierung interpretieren?

## 2.4 Experiment

Bestimmen Sie die Entropie eines selbstausgewählten Musiksignals. Führen Sie die Differenzcodierung durch und bestimmen Sie die Entropie erneut!

### 2.4.1 Loesung

init.

---

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import scipy.io.wavfile as wavfile
```

---

Musik-Datei einlesen:

---

```
S_filename = "../Vorlesung/1Battle_Royal.wav"
[f_rate, x_data] = wavfile.read(S_filename)
x_L = np.array(x_data, dtype=float)
plt.plot(x_L)
```

---

WDF bestimmen:

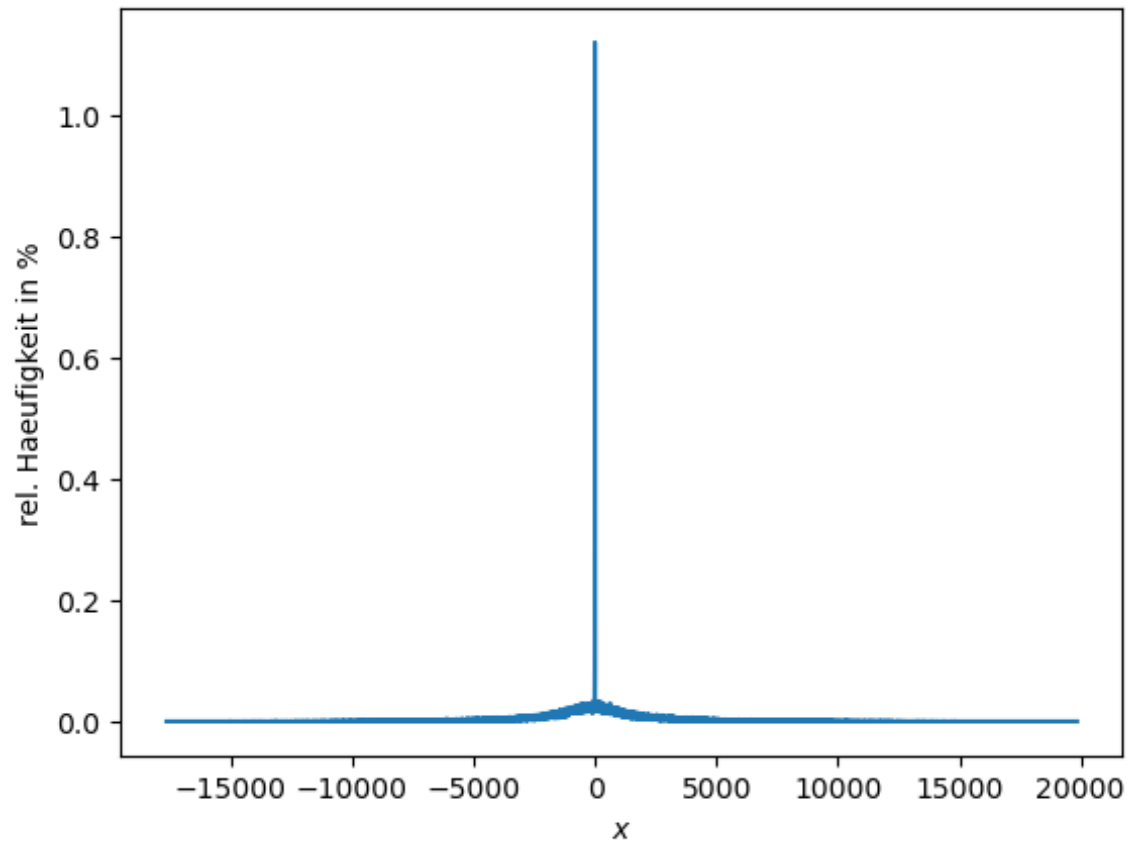
Schätzung der Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion  $f_{\mathbf{x}}(x)$  per Häufigkeitsdichte

---

```
# x_data = np.random.lognormal(0, 1, 10000)
bins_x = np.arange(np.min(np.min(x_data)), np.max(np.max(x_data))+1)
f_1_x, bin_edge = np.histogram(x_data[:,0], bins_x, density=True)
plt.plot(bins_x[1:bins_x.size], f_1_x*100)
plt.xlabel("$x$")
plt.ylabel("rel. Haeufigkeit in %")
```

---

Text(0, 0.5, 'rel. Haeufigkeit in %')



Entropie  $H(x) = \sum_i P_{\mathbf{x}}(x_i) \log_2\left(\frac{1}{P_{\mathbf{x}}(x_i)}\right)$

---

```
def entropie(f_x):
    nz = np.where(f_x != 0)
    return -np.sum(f_x[nz] * np.log2(f_x[nz]))
print("Entropie H_x = ", entropie(f_1_x), "bit")
```

---

Entropie  $H_x = 12.89180477512903$  bit

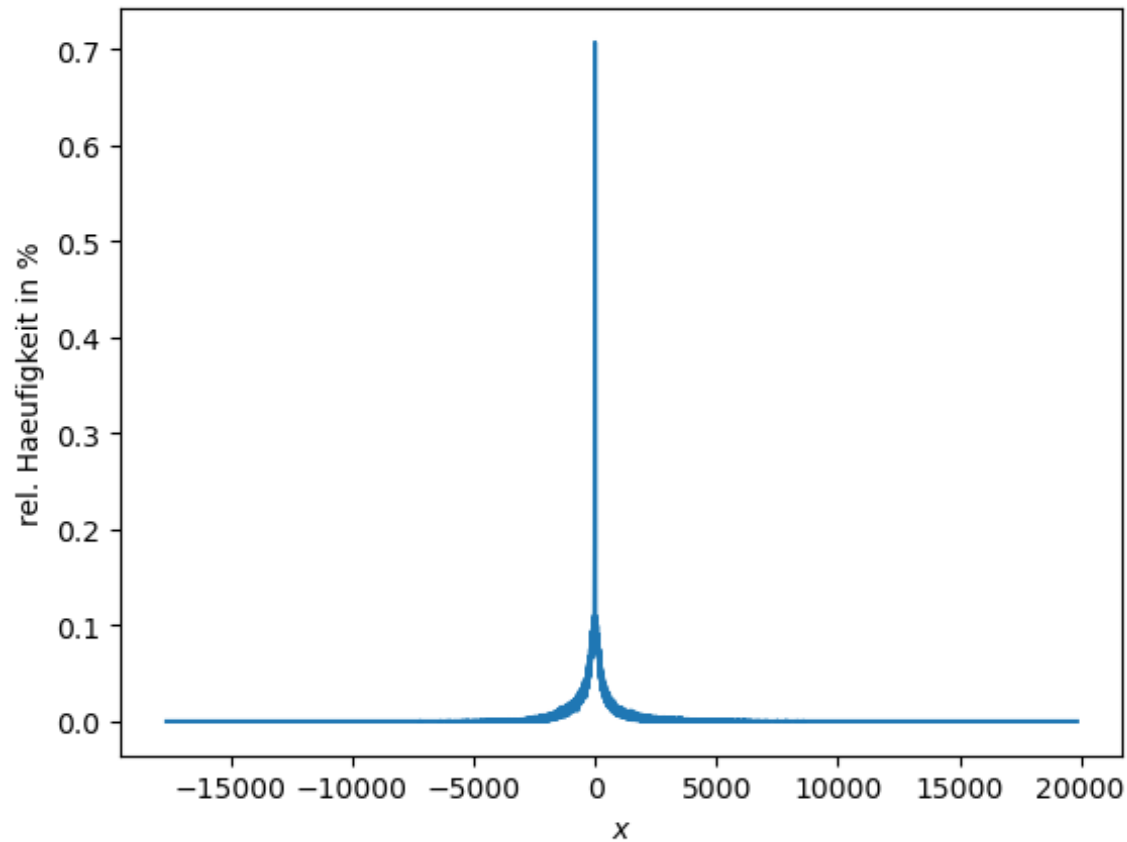
WDF für  $d[n]$

---

```
d_L = np.diff(x_L[:,0])
f_1_d, bin_edge = np.histogram(d_L, bins_x, density=True)
plt.plot(bin_edge[1:bin_x.size], f_1_d*100)
plt.xlabel("$x$")
plt.ylabel("rel. Haeufigkeit in %")
```

---

Text(0, 0.5, 'rel. Haeufigkeit in %')



Entropie des Differenzsignals

---

```
print("Entropie Hd = ", entropie(f_1_d), "bit")
```

---

Entropie  $H_d = 11.436124159935002$  bit

Die Ersparnis durch die Differenzcodierung beträgt etwa

---

```
print(entropie(f_1_x)-entropie(f_1_d), " bit")
```

---

1.4556806151940282 bit

## 2.5 Differenzen-Quantisierung

Nachfolgend finden Sie die Angaben aus der Exceltabelle des Abschnitts. Vollziehen Sie die Quantisierung und Synthese des Ursprungssignals nach!

Die Grenzwerte der ungleichförmigen (und linearen) Quantisierung (nach der Tabelle [https://vfhcml.eduloop.de/loop/Differenzen:\\_Quantisierung](https://vfhcml.eduloop.de/loop/Differenzen:_Quantisierung)) sind in Abbildung 1 dargestellt, die

---

```
Q_Gr = np.array([-10000, -26.5, -11.5, -4.5, -1.5, -0.5])
Q_Gr = np.concatenate((Q_Gr, -Q_Gr[Q_Gr.size::-1]))
Q_Er = np.array([-38, -19, -8, -3, -1, 0])
Q_Er = np.concatenate((Q_Er, -np.flip(Q_Er[:-1], axis=0)))
```

---

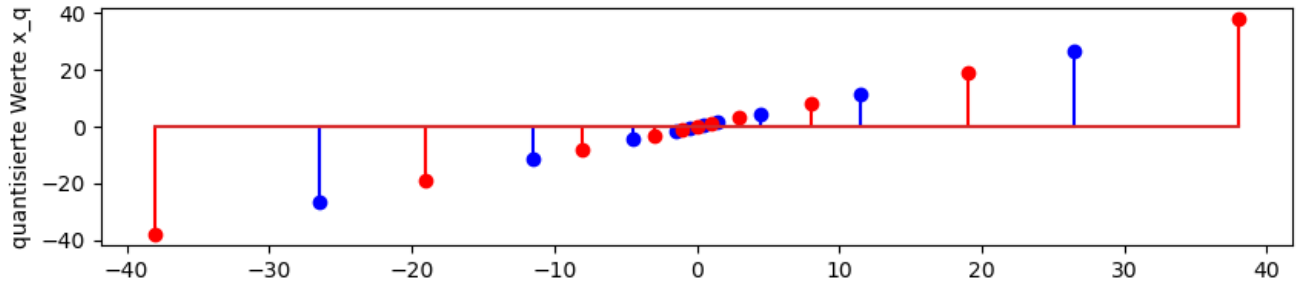


Abbildung 1: Werte zur ungleichförmigen Quantisierung.

Definiere Quantisierer

---

```
def quantisierer(x_lin_N, Q_Gr, Q_Er):
    x_qun_N = np.zeros(x_lin_N.size)

    for g in range(Q_Er.size): # suche für jeden Ersatzwert Kandidaten
        idx = np.logical_and(x_lin_N > Q_Gr[g], x_lin_N <= Q_Gr[g+1]) # untere Grenze # obere Grenze
        x_qun_N[idx] = Q_Er[g] # weise Ersatzwert zu
    return x_qun_N
```

---

Die Darstellung der Kennlinie über linear aufsteigende Eingangswerte ist in Abbildung 2 dargestellt.

Fehler zwischen den Signalen

---

```
e_qun_N = d_qun_N - d_N
```

---

und kumulierter Fehler

---

```
e_ku_N = np.cumsum(e_qun_N)
```

---

synth. Signal aus  $d_{qN}$  und  $d_N$

---

```
X_qun_N = dpcm_dec(d_qun_N)
X_N = dpcm_dec(d_N)
```

---

Abbildung 3 zeigt die Darstellung der beiden Varianten und den kumulierten Fehler:

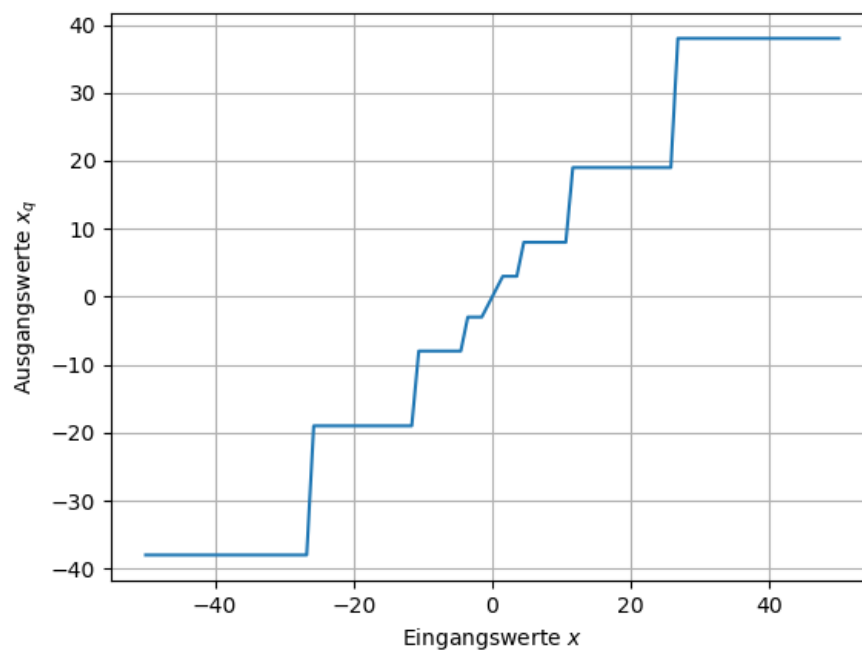


Abbildung 2: Kennlinie des Quantisierers.

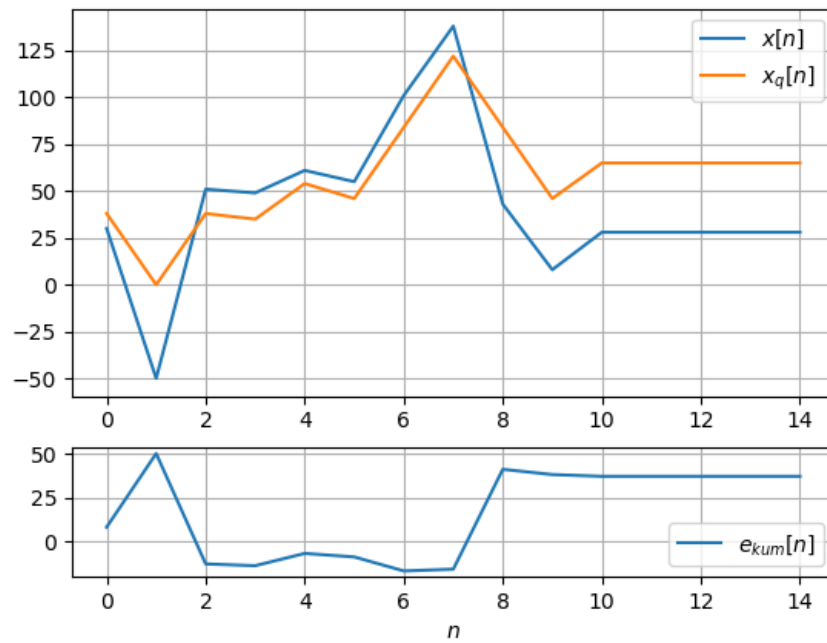


Abbildung 3: Darstellung des synthetisierten Ausgangssignals aus quantisierten und nicht quantisierten Differenzen. Darunter der kumulierte Fehler.