

# Di01-PW6

November 9, 2025

## 1 PW6 – Strom- und Spannungsquellen

### 1.1 Solarzellen als Gleichstromquelle

#### 1.1.1 Elektrische Quellen

Ein Stromkreis besteht aus Erzeugern und Verbrauchern elektrischer Energie.

Eine **Spannungsquelle** hält ihre Spannung konstant, unabhängig von der Belastung.

Eine **Stromquelle** hält den Strom konstant, auch wenn sich der Widerstand ändert.

In der Praxis sind beide nicht ideal – sie besitzen einen Innenwiderstand.

Die **Solarzelle** ist eine Gleichstromquelle.

---

#### 1.1.2 Die Solarzelle

Sie wandelt Lichtenergie in elektrische Energie um (**innerer Photoeffekt**).

Photonen mit Energie  $h\nu \leq \varepsilon(G)$  regen Elektronen im Halbleiter an, wodurch frei bewegliche Elektronen und Löcher entstehen.

Durch **Dotierung** entsteht ein **p-n-Übergang** mit einer **Sperrschicht** und einem elektrischen Feld, das die Ladungsträger trennt.

Bei Beleuchtung wirkt die Solarzelle wie eine **Stromquelle parallel zu einer Diode** – ohne Licht nur wie eine Diode.

---

#### 1.1.3 Strom-Spannungs-Kennlinie

Die Stromquelle liefert einen lichtabhängigen Strom  $I_L$ , unabhängig vom Lastwiderstand  $R_L$ :

$$I_{ext} = I_L - I_D$$

Zwei wichtige Punkte: - **Kurzschlussstrom**  $I(KS) : R_L = 0, U_{ext} = 0$  - **Leerlaufspannung**  $U(LL) : R_L = \infty, I_{ext} = 0$

Die elektrische Leistung lautet:

$$P_{ext} = U_{ext} \cdot I_{ext}$$

Das Maximum  $P_{max}$  tritt bei  $R_{L,max}$  auf.

#### 1.1.4 Kurvenfüllfaktor (CFF)

$$CFF = \frac{P_{max}}{I_{KS} \cdot U_{LL}}$$

Er beschreibt, wie ideal die Kennlinie ist. Gute Solarzellen:  $CFF \approx 0.8\text{--}0.9$

#### 1.1.5 Wirkungsgrad

Der Wirkungsgrad ist das Verhältnis von abgegebener elektrischer zu eingestrahlter Energie. Für optimale Leistung wird der Lastwiderstand elektronisch angepasst (Impedanzwandler).

```
[59]: # -*- coding: utf-8 -*-
"""
Analyse-Toolkit fuer Experiment 1 (Solarzellen als Gleichstromquelle)
Daten werden direkt im Code eingetragen.

Hinweise:
- Kommentare sind auf Deutsch und nur ASCII-Zeichen.
- Grundlage ist PW6: I(U)-Kennlinie, Extrapolation zu  $I_{KS}$  und  $U_{LL}$ ,
  Leistungskennlinie  $P(U)$ , Bestimmung von  $P_{max}$ ,  $R_{L,max}$  und  $CFF$ .
- Messgroessen:
   $U_{ext\_V}$  = Klemmenspannung an der Solarzelle
   $U_{shunt\_V}$  = Spannung am Messwiderstand  $R_I$  ( $UI$ ), daraus  $I = UI / R_I$ 

So trage die Daten ein:
- Füllen Sie DATA_LOW und DATA_HIGH mit Tupeln ( $U_{ext\_V}$ ,  $U_{shunt\_V}$ )
  in aufsteigender Reihenfolge der  $U_{ext\_V}$  (empfohlen).
- Beispiel (nur als Kommentar):
  DATA_LOW = [
    (0.02, 0.095), (0.10, 0.090), (0.20, 0.085), (0.40, 0.070),
    (0.60, 0.055), (0.80, 0.040), (0.95, 0.025), (1.00, 0.015), (1.02, 0.008)
  ]
"""

import numpy as np
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
from dataclasses import dataclass
from typing import Tuple, Dict, List

# -----
# Nutzereingaben im Code
# -----


N_FIT = 5
```

```

# Messwiderstand fuer Strommessung ( $R_I$ ). Den genauen Wert vom Gehaeuse uebernehmen.
R_I_OHM = 0.5 # anpassen

# Anzahl der Randpunkte fuer lineare Extrapolation
N_FIT = 5 # anpassen je nach Punktdichte

# Rohdaten hier eintragen: Listen aus ( $U_{ext\_V}$ ,  $U_{shunt\_V}$ )
DATA_LOW: List[Tuple[float, float]] = [
    # ( $U_{ext\_V}$ ,  $U_{shunt\_V}$ ) # Beispielwerte entfernen und eigene eintragen
    (0.02, 0.095), (0.10, 0.090), (0.20, 0.085), (0.40, 0.070),
    (0.60, 0.055), (0.80, 0.040), (0.95, 0.025), (1.00, 0.015), (1.02, 0.008)
]

DATA_HIGH: List[Tuple[float, float]] = [
    (0.02, 0.160), (0.10, 0.155), (0.20, 0.150), (0.40, 0.130),
    (0.60, 0.110), (0.80, 0.090), (1.00, 0.070), (1.10, 0.050), (1.15, 0.030)
]

# Dateinamenpraefixe fuer Ausgaben
OUT_PREFIX_LOW = "Schwächere Beleuchtung"
OUT_PREFIX_HIGH = "Stärkere Beleuchtung"

@dataclass
class IVResults:
    U: np.ndarray # Klemmenspannung
    I: np.ndarray # Strom
    P: np.ndarray # Leistung
    RL: np.ndarray # Lastwiderstand
    I_KS: float # Kurzschlussstrom (Extrapolation  $U \rightarrow 0$ )
    U_LL: float # Leerlaufspannung (Extrapolation  $I \rightarrow 0$ )
    P_max: float # Maximale Leistung
    RL_at_Pmax: float # Lastwiderstand am Leistungsmaksimum
    CFF: float # Kurvenfuellfaktor

# -----
# Hilfsfunktionen
# -----
def tuples_to_arrays(data: List[Tuple[float, float]]) -> Tuple[np.ndarray, np.ndarray]:
    """
    Wandelt Liste von ( $U_{ext\_V}$ ,  $U_{shunt\_V}$ ) in Arrays U, UI um.
    Sortiert nach U aufsteigend, falls noetig.
    """

```

```

if len(data) == 0:
    raise ValueError("Keine Messdaten eingetragen. Bitte DATA_LOW und_
↪DATA_HIGH befuellen.")
arr = np.array(data, dtype=float)
if arr.ndim != 2 or arr.shape[1] != 2:
    raise ValueError("Datenformat ungültig. Erwartet Liste von (U_ext_V,_
↪U_shunt_V).")
U = arr[:, 0]
UI = arr[:, 1]
idx = np.argsort(U)
return U[idx], UI[idx]

def compute_current(UI: np.ndarray, R_I: float) -> np.ndarray:
"""
I = U_shunt / R_I
"""
return UI / R_I

def linear_extrapolation_x0(x: np.ndarray, y: np.ndarray) -> float:
"""
Lineare Regression  $y = a*x + b$  und Rueckgabe von  $y(x=0) = b$ .
"""
A = np.vstack([x, np.ones_like(x)]).T
a, b = np.linalg.lstsq(A, y, rcond=None)[0]
return b

def linear_extrapolation_y0(x: np.ndarray, y: np.ndarray) -> float:
"""
Lineare Regression  $y = a*x + b$  und Rueckgabe von  $x$  bei  $y=0$ :  $x_0 = -b/a$ .
"""
A = np.vstack([x, np.ones_like(x)]).T
a, b = np.linalg.lstsq(A, y, rcond=None)[0]
if np.isclose(a, 0.0):
    return np.nan
return -b / a

def compute_power(U: np.ndarray, I: np.ndarray) -> np.ndarray:
return U * I

def compute_RL(U: np.ndarray, I: np.ndarray) -> np.ndarray:
"""
RL = U / I, mit Behandlung der Faelle nahe I=0.
"""

```

```

"""
RL = np.full_like(U, np.nan, dtype=float)
nonzero = np.abs(I) > 1e-12
RL[nonzero] = U[nonzero] / I[nonzero]
return RL

def find_pmax(U: np.ndarray, I: np.ndarray, P: np.ndarray) -> Tuple[float, float]:
    """
    Findet P_max und den zugehoerigen RL.
    """

    idx = np.nanargmax(P)
    P_max = float(P[idx])
    RL_at = np.nan
    if np.abs(I[idx]) > 1e-12:
        RL_at = float(U[idx] / I[idx])
    return P_max, RL_at

def _auto_n_fit(n_fit_wish: int, n_points:int) -> int:
    """
    Waehlt eine sinnvolle Anzahl Randpunkte fuer lineare Extrapolation.
    Regeln:
    - mindestens 2
    - maximal n_points // 3 (damit die Randbereiche nicht zu gross sind)
    - falls sehr wenige Punkte vorhanden sind, nimmt die Funktion automatisch 2
    """
    if n_points < 4:
        # Mit <4 Punkten ist eine zuverlaessige Extrapolation nicht sinnvoll
        raise ValueError("Zu wenige Datenpunkte insgesamt. Bitte mehr Messwerte aufnehmen.")
    n = min(n_fit_wish, max(2, n_points // 3))
    n = max(2, n) # Sicherheitsnetz
    return n

def eval_dataset(U: np.ndarray, I: np.ndarray, n_fit_wish: int) -> Dict[str, float]:
    """
    Extrapolationen:
    - I_KS: lineare Extrapolation der ersten n_fit Punkte auf U=0
    - U_LL: lineare Extrapolation der letzten n_fit Punkte auf I=0
    """
    n_points = len(U)
    n_fit = _auto_n_fit(n_fit_wish, n_points)

    U_lo = U[:n_fit]
    I_lo = I[:n_fit]

```

```

I_KS = float(linear_extrapolation_x0(U_lo, I_lo))
U_hi = U[-n_fit:]
I_hi = I[-n_fit:]
U_LL = float(linear_extrapolation_y0(U_hi, I_hi))
return {"I_KS": I_KS, "U_LL": U_LL}

def compute_cff(P_max: float, I_KS: float, U_LL: float) -> float:
    """
    CFF = P_max / (I_KS * U_LL)
    """
    denom = I_KS * U_LL
    if np.isclose(denom, 0.0):
        return np.nan
    return float(P_max / denom)

def analyze_from_tuples(data_tuples: List[Tuple[float, float]],
                       R_I: float,
                       n_fit: int,
                       out_prefix: str) -> IVResults:
    """
    Vollanalyse fuer einen Datensatz:
    - Umwandlung der Tupel in Arrays
    - Strom berechnen, Sortierung sicherstellen
    - Extrapolation I_KS und U_LL
    - P(U) und RL(U)
    - P_max, RL_at_Pmax, CFF
    """
    U, UI = tuples_to_arrays(data_tuples)
    I = compute_current(UI, R_I)
    P = compute_power(U, I)
    RL = compute_RL(U, I)

    ex = eval_dataset(U, I, n_fit)
    I_KS = ex["I_KS"]
    U_LL = ex["U_LL"]

    P_max, RL_at = find_pmax(U, I, P)
    idx_max = int(np.nanargmax(P))
    U_at_Pmax = float(U[idx_max])
    I_at_Pmax = float(I[idx_max])
    CFF = compute_cff(P_max, I_KS, U_LL)

    # Export Tabellen
    df_out = pd.DataFrame({
        "U_V": U,

```

```

    "U_shunt_V": UI,
    "I_A": I,
    "P_W": P,
    "RL_Ohm": RL
)
df_out.to_csv(f"{out_prefix}_iv_processed.csv", index=False)

# Plots (je Plot separat, keine Farbangaben)
fig, (ax1, ax2) = plt.subplots(2, 1, figsize=(10, 12))
fig.suptitle(f"{out_prefix}")
ax1.plot(U, I, marker="o")
ax1.set(xlabel=r"$U_{ext}$ [V]", ylabel=r"$I_{ext}$ [A]")
#ax1.xlabel("U_ext (V)")
#ax1.ylabel("I_ext (A)")
ax1.set_title(f"Strom-Spannungskennlinien ({out_prefix})")
ax1.grid(True)

ax2.plot(U, P, marker="o")
ax2.set(xlabel=r"$U_{ext}$ [V]", ylabel=r"$P_{ext}$ [W]")
#ax2.xlabel("U_ext (V)")
#ax2.ylabel("P_ext (W)")
ax2.set_title(f"Leistungskurve ({out_prefix})")
ax2.grid(True)
ax2.plot([U_at_Pmax], [P_max], marker="o", markersize=10, color="green")
ax2.axvline(U_at_Pmax, linestyle="--")
ax2.axhline(P_max, linestyle="--")
ax2.annotate(
    r"$P_{max} = $" + f"${P_max:.4g}$ W\nU = ${U_at_Pmax:.4g}$ V",
    (U_at_Pmax, P_max),
    textcoords="offset points",
    xytext=(15, -40),
    ha="left",
    va="bottom"
)

# Zusammenfassung
summary = {
    "I_KS_A": I_KS,
    "U_LL_V": U_LL,
    "P_max_W": P_max,
    "RL_at_Pmax_Ohm": RL_at,
    "CFF": CFF
}
pd.Series(summary).to_json(f"{out_prefix}_summary.json", indent=2)

return IVResults(

```

```

        U=U,
        I=I,
        P=P,
        RL=RL,
        I_KS=I_KS,
        U_LL=U_LL,
        P_max=P_max,
        RL_at_Pmax=RL_at,
        CFF=CFF
    )

# -----
# Hauptablauf
# -----
if __name__ == "__main__":
    # Pruefungen
    if len(DATA_LOW) == 0 or len(DATA_HIGH) == 0:
        raise SystemExit(
            "Bitte Messdaten in DATA_LOW und DATA_HIGH eintragen und das Skript\u2191erneut ausfuehren."
        )

    if R_I_OHM <= 0:
        raise SystemExit("R_I_OHM muss > 0 sein.")

    if N_FIT < 2:
        raise SystemExit("N_FIT sollte mindestens 2 sein.")

    # Analyse fuer beide Beleuchtungsstaerken
    res_low = analyze_from_tuples(DATA_LOW, R_I_OHM, N_FIT, OUT_PREFIX_LOW)
    res_high = analyze_from_tuples(DATA_HIGH, R_I_OHM, N_FIT, OUT_PREFIX_HIGH)

    # Vergleichsausgabe auf Konsole
    print(f"Zusammenfassung ({OUT_PREFIX_LOW}):")
    print(f"I_KS = {res_low.I_KS:.6g} A")
    print(f"U_LL = {res_low.U_LL:.6g} V")
    print(f"P_max = {res_low.P_max:.6g} W")
    print(f"RL@Pmax = {res_low.RL_at_Pmax:.6g} Ohm")
    print(f"CFF = {res_low.CFF:.6g}")
    print()

    print(f"Zusammenfassung ({OUT_PREFIX_HIGH}):")
    print(f"I_KS = {res_high.I_KS:.6g} A")
    print(f"U_LL = {res_high.U_LL:.6g} V")
    print(f"P_max = {res_high.P_max:.6g} W")
    print(f"RL@Pmax = {res_high.RL_at_Pmax:.6g} Ohm")

```

```

print(f"CFF    = {res_high.CFF:.6g}")
print()

# Optionaler Vergleichsplot
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.plot(res_low.U, res_low.I, marker="o", label=OUT_PREFIX_LOW)
plt.plot(res_high.U, res_high.I, marker="s", label=OUT_PREFIX_HIGH)
plt.xlabel(r"$U_{ext}$ [V]")
plt.ylabel(r"$I_{ext}$ [A]")
plt.title("Vergleich I-U Kennlinien")
plt.grid(True)
plt.legend()
plt.tight_layout()
plt.show()

```

Zusammenfassung (Schwächere Beleuchtung):

```

I_KS  = 0.191803 A
U_LL  = 1.0582 V
P_max = 0.066 W
RL@Pmax = 5.45455 Ohm
CFF   = 0.325178

```

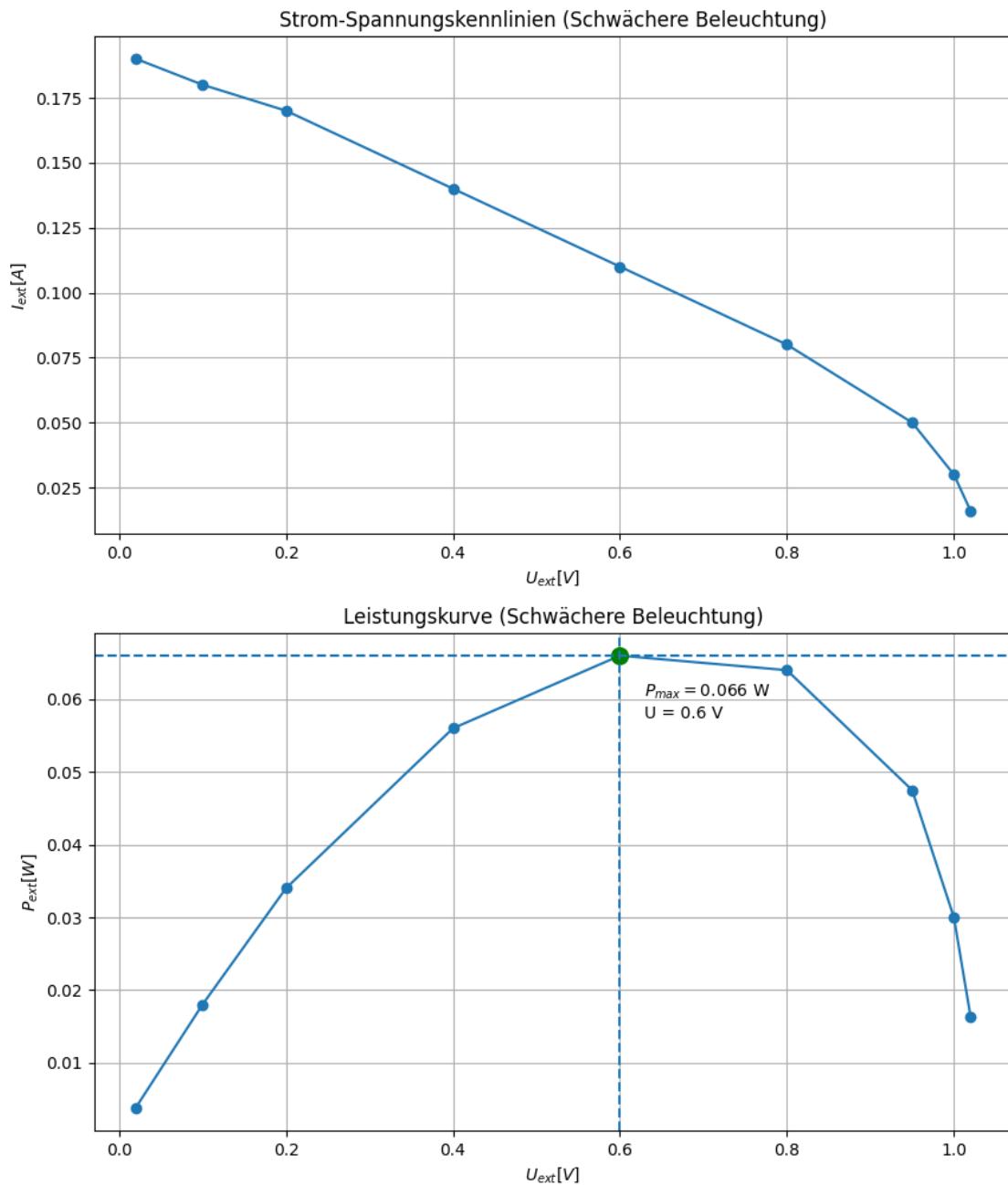
Zusammenfassung (Stärkere Beleuchtung):

```

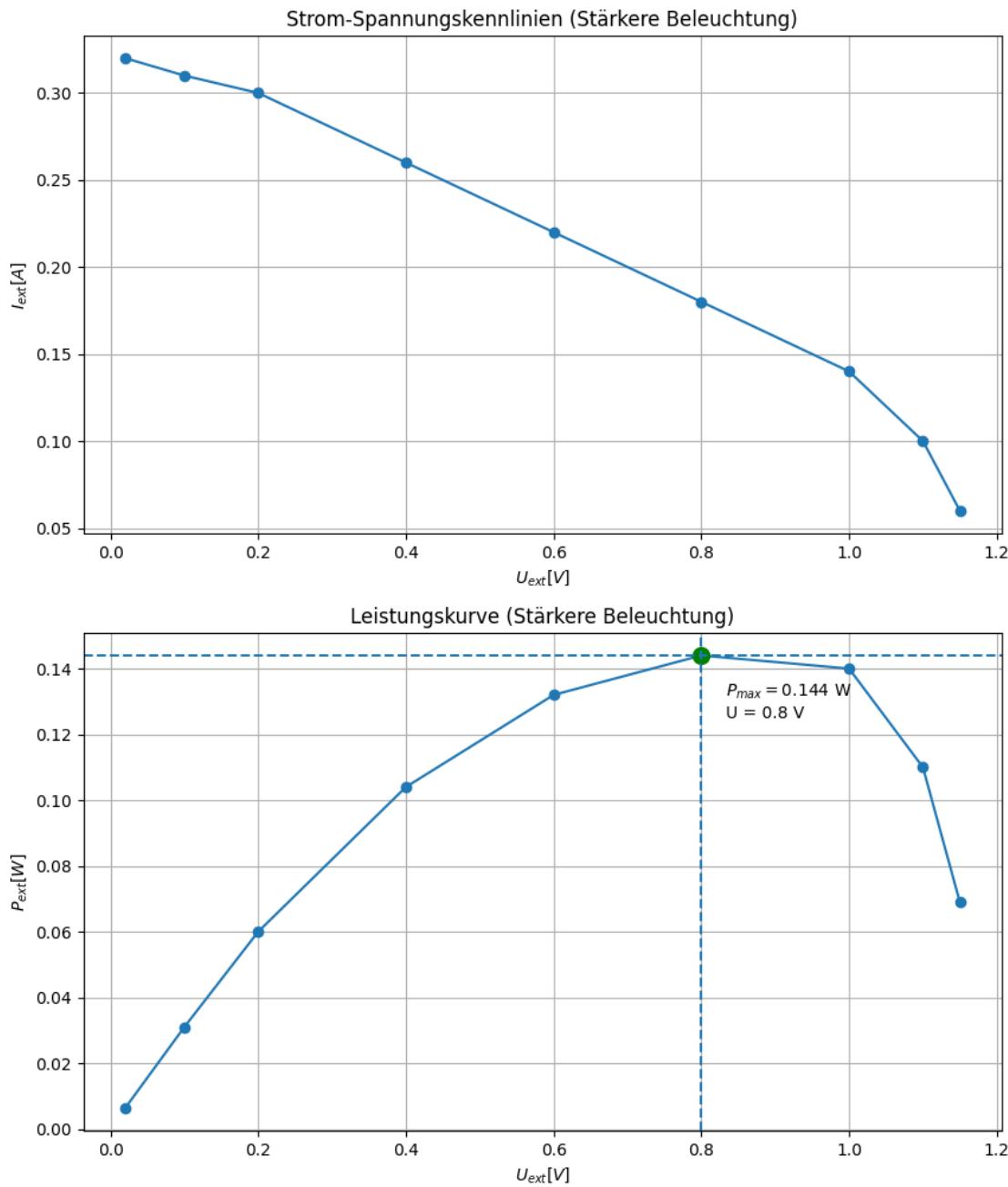
I_KS  = 0.321803 A
U_LL  = 1.27778 V
P_max = 0.144 W
RL@Pmax = 4.44444 Ohm
CFF   = 0.3502

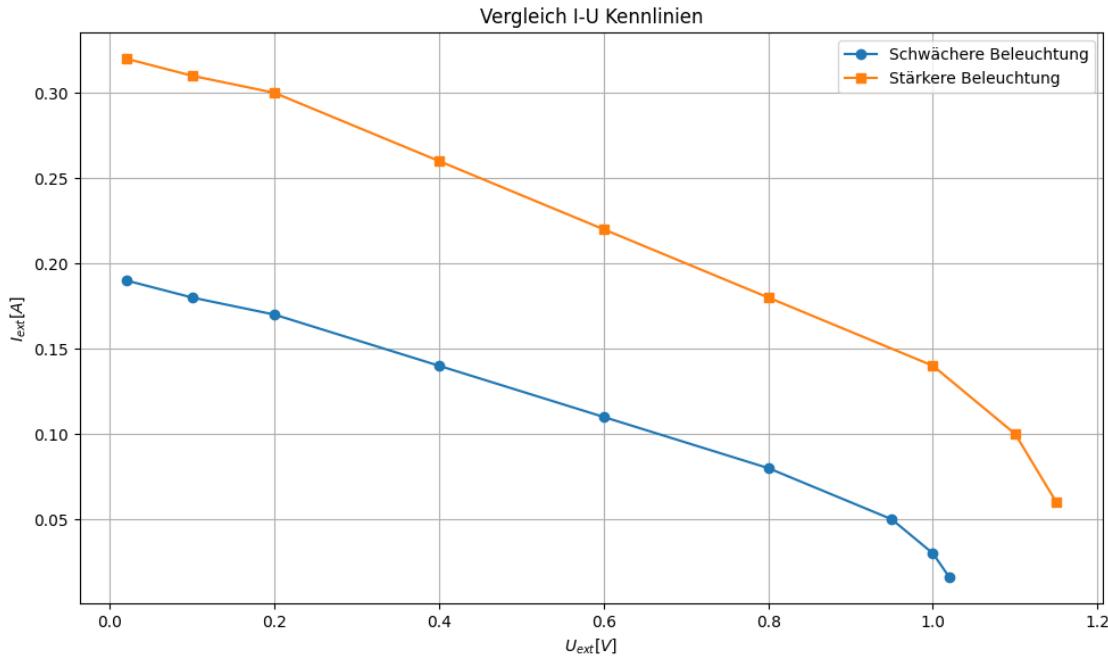
```

### Schwächere Beleuchtung



### Stärkere Beleuchtung





## 1.2 Reale Spannungsquelle

### 1.2.1 Prinzip

Eine ideale Spannungsquelle hält ihre Spannung unabhängig von der entnommenen Stromstärke konstant.

Reale Spannungsquellen zeigen eine Abnahme der Klemmenspannung bei Belastung.

Modell: ideale Spannungsquelle  $U_0$  in Serie mit einem Innenwiderstand  $R_i$ .

---

### 1.2.2 Zusammenhang von Spannung und Strom

Für den Stromkreis mit Lastwiderstand  $R_L$ :

$$I = \frac{U_0}{R_i + R_L}$$

Am Innenwiderstand fällt die Spannung  $IR_i$  ab, daher:

$$U_{\text{KL}} = U_0 - IR_i$$

Folgen: -  $U_{\text{KL}}$  sinkt **linear** mit wachsendem  $I$ .

- Nur bei  $I = 0$  (Leerlauf,  $R_L \rightarrow \infty$ ) gilt  $U_{\text{KL}} = U_0$ .

---

### 1.2.3 Bestimmung von $R_i$ und $U_0$

Misst man die Kennlinie  $U_{KL}(I)$ , erhält man eine fallende Gerade.

- Steigung  $-R_i$  (Betrag der Steigung entspricht  $R_i$ ).
- Achsenabschnitt bei  $I = 0$  liefert  $U_0$ .

```
[60]: # -*- coding: utf-8 -*-
"""
Auswertung: Reale Spannungsquelle (Experiment 2, PW6)
- Keine Datei-Exporte: nur Konsole und angezeigte Diagramme
- Linearer Fit  $U_{KL}(I)$  im (auto-)gewählten linearen Bereich
- Bestimmung von  $R_i$  und  $U_0$  mit Standardfehlern
- Optionaler Vergleich mit gemessener Leerlaufspannung\

Hinweis zum Modell:
 $U_{KL} = U_0 - I * R_i \rightarrow$  Fit von  $y = a*x + b$  mit  $a \sim -R_i$ ,  $b \sim U_0$ 
"""

from typing import Optional
# -----
# Nutzereingaben
# -----

# Messdaten als Liste von Tupeln: ( $I_A$ ,  $U_{KL\_V}$ )
# Reihenfolge egal; das Skript sortiert nach  $I$ 
DATA: List[Tuple[float, float]] = [
    # Beispielwerte; bitte durch eigene Messreihe ersetzen
    # ( $I_A$ ,  $U_{KL\_V}$ )
    (0.00, 1.595),
    (0.010, 1.590),
    (0.020, 1.580),
    (0.030, 1.565),
    (0.040, 1.545),
    (0.050, 1.520),
    (0.060, 1.490),
    (0.070, 1.455),
    (0.080, 1.410),
    (0.090, 1.355),
]
# Optional: gemessene Leerlaufspannung (Taster offen,  $I=0$ )
U0_OPEN_CIRCUIT_V: Optional[float] = 1.600 # oder None, wenn nicht gemessen

# Fit-Steuerung:
# Entweder expliziten Bereich in A angeben ...
FIT_I_MIN: Optional[float] = None # z. B. 0.01
FIT_I_MAX: Optional[float] = None # z. B. 0.07
# ... oder automatisch den "besten" linearen Abschnitt suchen
```

```

AUTO_WINDOW_MIN_POINTS = 5 # minimale Punktzahl fuer die automatische Fenstersuche

# -----
# Hilfsfunktionen
# -----
def sort_by_current(data):
    arr = np.array(data, dtype=float)
    idx = np.argsort(arr[:, 0])
    return arr[idx, 0], arr[idx, 1] # I, U

def linear_fit_with_errors(x, y):
    """
    Linearer Fit  $y = a*x + b$  mit Standardfehlern.
    Rueckgabe: a, b, s_a, s_b, R2
    """
    x = np.asarray(x, dtype=float)
    y = np.asarray(y, dtype=float)
    n = len(x)
    if n < 2:
        raise ValueError("Zu wenige Punkte fuer linearen Fit.")
    x_mean = np.mean(x)
    y_mean = np.mean(y)
    Sxx = np.sum((x - x_mean)**2)
    Sxy = np.sum((x - x_mean)*(y - y_mean))
    a = Sxy / Sxx
    b = y_mean - a * x_mean
    # Residuen und Varianz
    y_fit = a * x + b
    resid = y - y_fit
    RSS = np.sum(resid**2)
    s2 = RSS / (n - 2) if n > 2 else 0.0
    # Standardfehler (klassische Formeln)
    s_a = np.sqrt(s2 / Sxx) if Sxx > 0 else np.nan
    s_b = np.sqrt(s2 * (1.0/n + (x_mean**2) / Sxx)) if Sxx > 0 else np.nan
    # Bestimmtheitsmass
    TSS = np.sum((y - y_mean)**2)
    R2 = 1.0 - RSS / TSS if TSS > 0 else np.nan
    return a, b, s_a, s_b, R2, y_fit, resid

def choose_window_auto(I, U, min_points=5):
    """
    Sucht das Fenster mit maximalem R^2 fuer einen linearen Fit.
    Rueckgabe: slice(start, end_exclusive)
    """
    n = len(I)

```

```

if n < min_points:
    raise ValueError("Zu wenige Datenpunkte fuer die automatische Fenstersuche.")
best = (None, -np.inf, None) # (slice, R2, (a,b,s_a,s_b))
for start in range(0, n - min_points + 1):
    for end in range(start + min_points, n + 1):
        x = I[start:end]
        y = U[start:end]
        a, b, s_a, s_b, R2, _, _ = linear_fit_with_errors(x, y)
        if np.isfinite(R2) and R2 > best[1]:
            best = (slice(start, end), R2, (a, b, s_a, s_b))
return best[0] # bester Slice

def pick_fit_indices(I, fit_min, fit_max, auto_min_points):
    if fit_min is not None and fit_max is not None:
        sel = (I >= fit_min) & (I <= fit_max)
        idx = np.where(sel)[0]
        if len(idx) < 2:
            raise ValueError("Zu wenige Punkte im gewaehlten I-Bereich fuer den Fit.")
        return slice(idx[0], idx[-1] + 1), "manuell"
    # automatisch
    sl = choose_window_auto(I, U, min_points=auto_min_points)
    return sl, "auto"

# -----
# Hauptauswertung
# -----
if __name__ == "__main__":
    # Daten vorbereiten
    I, U = sort_by_current(DATA)

    # Fit-Bereich waehlen (manuell oder auto)
    fit_slice, fit_mode = pick_fit_indices(I, FIT_I_MIN, FIT_I_MAX, AUTO_WINDOW_MIN_POINTS)
    I_fit = I[fit_slice]
    U_fit = U[fit_slice]

    # Linearer Fit  $U = a*I + b$ 
    a, b, s_a, s_b, R2, U_fit_vals, resid = linear_fit_with_errors(I_fit, U_fit)

    # Modellabbildung auf  $R_i$  und  $U_0$ 
    #  $U_{KL} = U_0 - I * R_i \rightarrow a = dU/dI = -R_i, b = U_0$ 
    R_i = -a
    s_Ri = s_a # gleiche Groesse, Vorzeichenwechsel egal fuer die Unsicherheit
    U_0 = b
    s_U0 = s_b

```

```

# Ausgabe fuer Protokoll
print("==== Auswertung: Reale Spannungsquelle (PW6, Teil 2) ===")
print(f"Fit-Bereich: I in [{I_fit.min():.6g}, {I_fit.max():.6g}] A, Punkte:
↪ {len(I_fit)}")
print(f"Lineares Modell: U_KL = U_0 - I * R_i (entspricht U = a*I + b)")
print(f"Fit-Parameter:")
print(f" a = {a:.6g} V/A, b = {b:.6g} V, R^2 = {R2:.5f}")
print("\nErgebnisse:")
print(f" Innenwiderstand R_i = {R_i:.6g} Ohm +/- {s_Ri:.2g} Ohm ")
print(f" Quellenspannung U_0 = {U_0:.6g} V +/- {s_U0:.2g} V")

if U0_OPEN_CIRCUIT_V is not None:
    delta = U0_OPEN_CIRCUIT_V - U_0
    print(f"\nVergleich mit Leerlaufspannung: U_open = {U0_OPEN_CIRCUIT_V:.
↪6g} V")
    print(f" Abweichung U_open - U_0 = {delta:.6g} V")

# Diagramm 1: U_KL(I) mit Fit (nur ein Plot, keine Farben vorgegeben)
plt.figure()
plt.plot(I, U, marker="o", linestyle="")
# Fit-Linie ueber dem Fitbereich
I_line = np.linspace(I_fit.min(), I_fit.max(), 100)
U_line = a * I_line + b
plt.plot(I_line, U_line, linestyle="--")
plt.xlabel("I [A]")
plt.ylabel(r"$U_{KL}$ [V]")
plt.title(r"$U_{KL}(I)$ mit linearem Fit")
plt.grid(True)
# Textbox mit Ergebnissen
txt = (r"$R_i = $" + f"${R_i:.4g}$ Ohm +/- {s_Ri:.2g}\n"
       r"$U_0 = $" + f"${U_0:.4g}$ V +/- {s_U0:.2g}\n"
       f"$R^2 = {R2:.4f}\n"
       f"Fit-Bereich: [{I_fit.min():.3g}, {I_fit.max():.3g}] A")
plt.annotate(txt, xy=(0.6, 0.95), xycoords="axes fraction",
            ha="left", va="top")

plt.tight_layout()
plt.show()

# Diagramm 2: Residuenplot zur Pruefung der Linearitaet
plt.figure()
plt.plot(I_fit, resid, marker="o", linestyle="")
plt.axhline(0.0, linestyle="--")
plt.xlabel("I [A]")
plt.ylabel("Residuum U_Fit - U (V)")
plt.title("Residuen im Fit-Bereich")

```

```

plt.grid(True)
plt.tight_layout()
plt.show()

```

==== Auswertung: Reale Spannungsquelle (PW6, Teil 2) ===

Fit-Bereich: I in [0.03, 0.07] A, Punkte: 5

Lineares Modell:  $U_{KL} = U_0 - I * R_i$  (entspricht  $U = a*I + b$ )

Fit-Parameter:

$a = -2.75 \text{ V/A}$ ,  $b = 1.6525 \text{ V}$ ,  $R^2 = 0.98856$

Ergebnisse:

Innenwiderstand  $R_i = 2.75 \text{ Ohm} \pm 0.17 \text{ Ohm}$

Quellenspannung  $U_0 = 1.6525 \text{ V} \pm 0.0089 \text{ V}$

Vergleich mit Leerlaufspannung:  $U_{open} = 1.6 \text{ V}$

Abweichung  $U_{open} - U_0 = -0.0525 \text{ V}$

