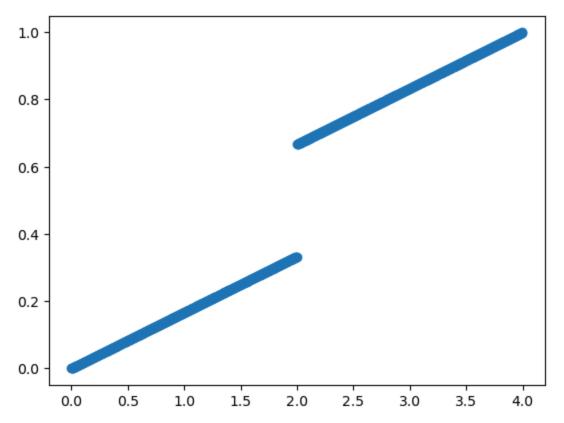
```
In [ ]: import matplotlib.pyplot as plt
        import numpy as np
        Verwendet solche code bitte nirgendwo, wo es zählt. Hier gehts nur darum das Prinzip z
        Insbesondere ist sowohl die Konstruktion von f_inv und die vectorization in der Art au
        N=1_000 # x-resolution
        BINS=100 # Histogram resolution
In [ ]: def F(x): # Verteilungsfunktion
            if 0 <= x < 2: return x/6
            else: return 1/3+x/6
        def f_inv(u,xs): # Berechnung der verallgemeinerten Linksinversen
             return min([x for x in xs if F(x)>=u],default=1)
In []: xs=[4*i/N for i in range(N)] # [0,4] in regelmäßigen Abständen samplen
        us=[i/N for i in range(N)] # [0,4] in regelmäßigen Abständen samplen
        fs=[F(x) for x in xs]
        finvs=[f_inv(u,xs) for u in us]
        random sample=np.random.rand(N) # N Punkte aus Unif([0,1]) gesamplet
        f_inv_vec=np.vectorize(lambda x: f_inv(x,xs)) # Nicht effizient, aber gut genug für ei
        F_hat=lambda x: np.sum(f_inv_vec(random_sample)<x)/N
```

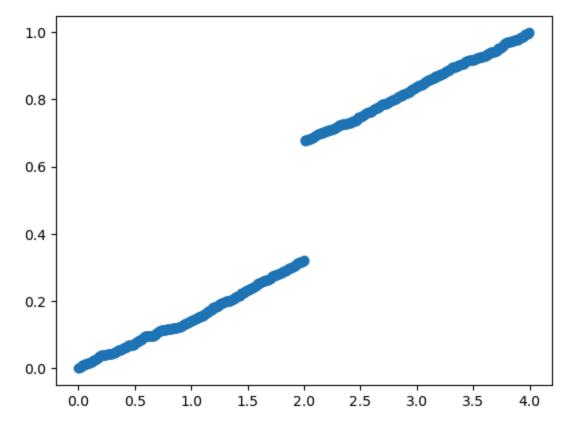
Mathematisch bestimmte Verteilungsfunktion

```
In [ ]: plt.scatter(xs,fs)
   plt.show()
```

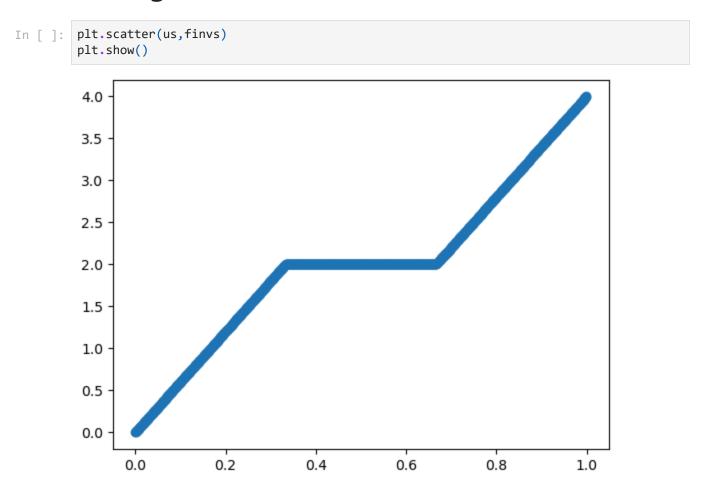


Empirische Approximation der Verteilungsfunktion von $\underline{G}(u)$

```
In [ ]: plt.scatter(xs,[F_hat(x) for x in xs])
   plt.show()
```



Verallgemeinerte Linksinverse



Histogramm der gesampleten Werte mit Erwartungswertren zum Vergleich

```
In [ ]: counts, bins = np.histogram([f_inv(x,xs) for x in random_sample],bins=BINS)
    plt.hist(bins[:-1], bins, weights=counts/N,label="Histogram")
    plt.plot(xs,[2/3/(BINS) for _ in xs],label=str(round((2/3)/(BINS),3))+" expected bin c
    plt.plot(xs,[1/3+2/3/(BINS) for _ in xs],label=str(round(1/3+(2/3)/(BINS),3))+" expected bin c
    plt.legend()
    plt.show()
```

