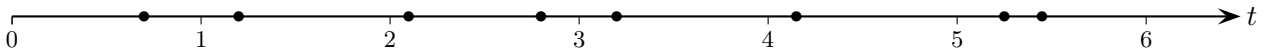


# Poisson-Prozess

Punktartige Signale werden in zufälliger Aufeinanderfolge ausgesendet.  
Wir wollen diese Punktverteilungen auf der Zeitachse untersuchen.



Das Intervall  $I = [0 | t]$  teilen wir in  $n$  gleiche Teile und wählen  $n$  so groß, dass jeder Abschnitt höchstens einen Punkt enthält. Wir nehmen an, dass pro Zeiteinheit im Schnitt  $\lambda$  Signale gesendet werden. Der Erwartungswert für  $I$  beträgt daher  $\mu = \lambda \cdot t$  Punkte. Pro Abschnitt wird mit der Wahrscheinlichkeit  $p = \frac{\lambda \cdot t}{n}$  ein Signal gesendet. Der Prozess ist zeitinvariant, also von der Lage von  $I$  unabhängig.

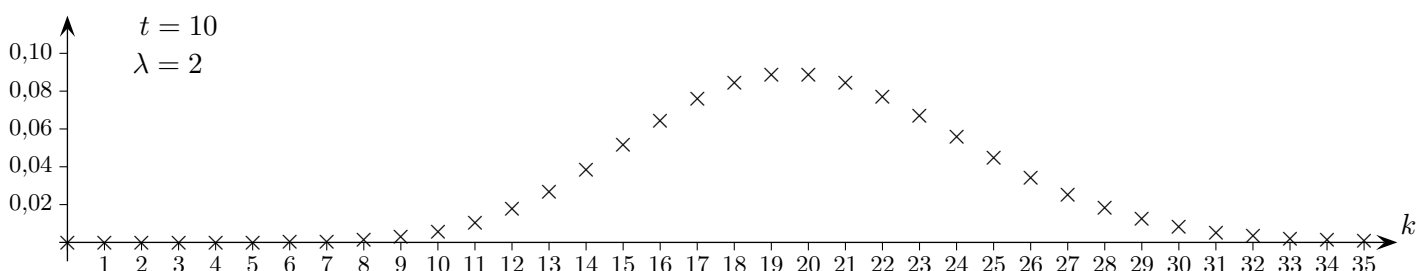
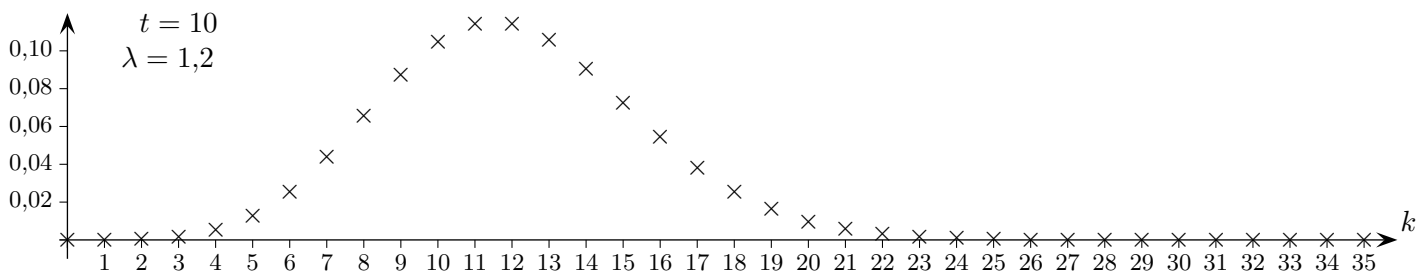
Für große  $n$  ( $n \geq 100$ ) und kleine  $p$  ( $p \leq 0,1$ ) fand Poisson eine überraschend gute Näherung für die Binomialverteilung (siehe Poisson-Verteilung). Dies führte zu der Definition:

Eine Zufallsgröße  $X$  heißt poissonverteilt, falls die Wahrscheinlichkeiten für  $k = 0, 1, 2, \dots$  Treffer mit

$$P(X = k) = \frac{\mu^k}{k!} \cdot e^{-\mu} \quad \text{berechnet werden, } \mu = n \cdot p.$$

Auf unsere Modellierung angewendet gilt dann:

$$P_t(X = k) = \frac{(\lambda \cdot t)^k}{k!} \cdot e^{-\lambda \cdot t}$$



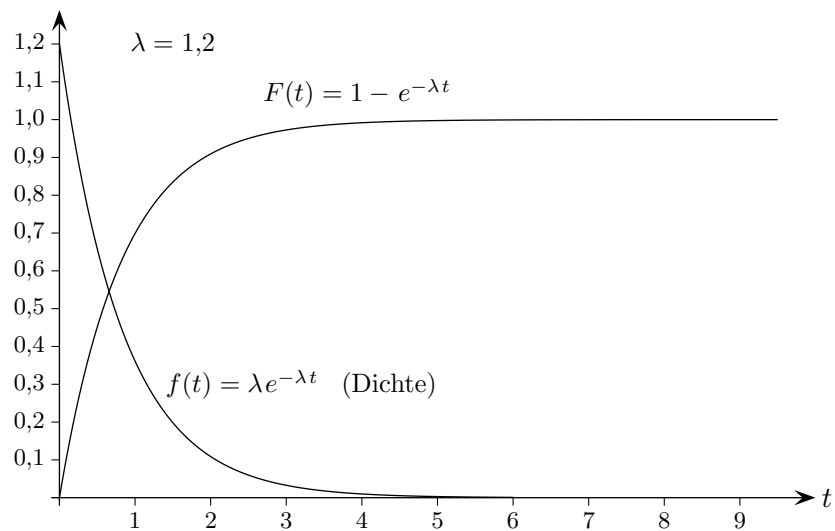
# Poisson-Prozess

Die Wahrscheinlichkeit für kein Signal in einem Intervall der Länge  $t$  beträgt

$$P_t(X = 0) = e^{-\lambda t}$$

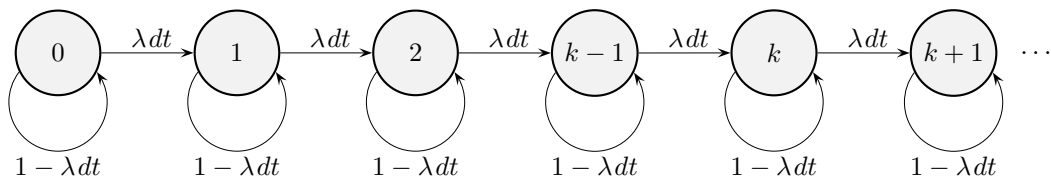
und für mindestens ein Signal

$$P_t(X \geq 1) = 1 - e^{-\lambda t}. \quad \text{Diese Wahrscheinlichkeiten sind Funktionen von } t.$$



Betrachten wir nun auch  $P_k(t) = \frac{(\lambda \cdot t)^k}{k!} \cdot e^{-\lambda t}$  als Funktion von  $t$ ,  $k$  ist der Parameter.

Die Ableitung nach  $t$  ergibt  $P'_k(t) = \lambda P_{k-1}(t) - \lambda P_k(t)$ ,  $k \geq 1$



$P'_k$  kann veranschaulicht werden.

Die Wahrscheinlichkeit für ein Signal in der Zeit  $dt$  ist  $P_1(dt) = \lambda dt$ .

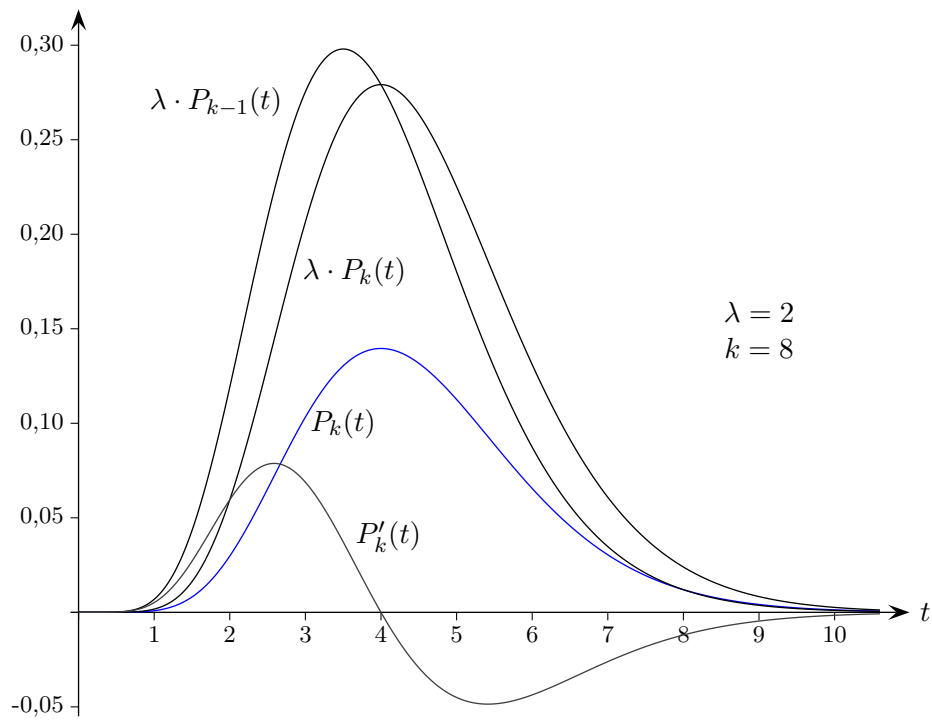
$$\begin{aligned} P_k(t + dt) &= P_k(t) \cdot P_0(dt) + P_{k-1}(t) \cdot P_1(dt) \\ &= P_k(t) \cdot (1 - \lambda dt) + P_{k-1}(t) \cdot \lambda dt \\ P_k(t + dt) - P_k(t) &= -P_k(t) \cdot \lambda dt + P_{k-1}(t) \cdot \lambda dt \\ P'_k(t) &= P_{k-1}(t) \cdot \lambda - P_k(t) \cdot \lambda \end{aligned}$$

Die Änderung  $dP_k$  besteht aus einem Zufluss  $P_{k-1}(t) \cdot \lambda dt$  von  $k - 1$  vermindert um einen Abfluss  $P_k(t) \cdot \lambda dt$  nach  $k + 1$ .

# Poisson-Prozess

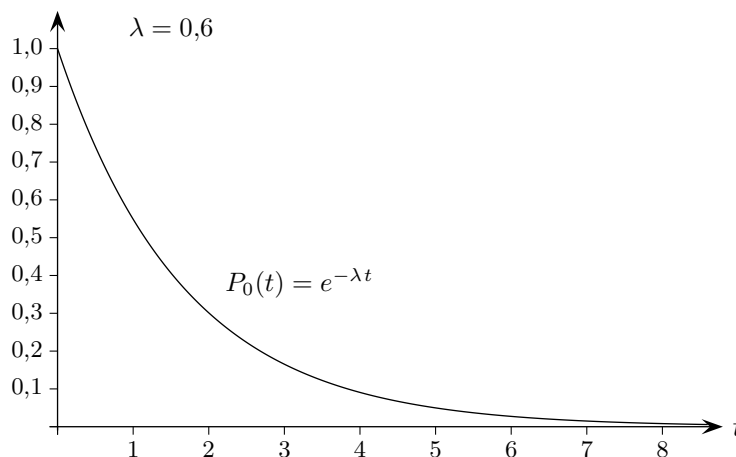
$$P_k(t) = \frac{(\lambda \cdot t)^k}{k!} \cdot e^{-\lambda \cdot t}$$

$$P'_k(t) = \lambda P_{k-1}(t) - \lambda P_k(t), \quad k \geq 1$$



# Wartezeit

Aus  $P_k(t) = \frac{(\lambda \cdot t)^k}{k!} \cdot e^{-\lambda t}$  folgt  $P_0(t) = e^{-\lambda t}$ .



$P_0(t)$  ( $t$  fest) ist die Wahrscheinlichkeit, dass ein Intervall der Länge  $t$  ohne Signal ist. Sei  $T$  die Wartezeit bis zum ersten Signal.  $T$  ist eine stetige Zufallsvariable, sie gibt auch die Wartezeit zwischen zwei aufeinanderfolgenden Signalen an. Es gilt  $P(T > t) = e^{-\lambda t}$ . Die Verteilungsfunktion von  $T$  lautet dann  $F(t) = P(T \leq t) = 1 - e^{-\lambda t}$  und besitzt die Dichte  $f(t) = F'(t) = \lambda e^{-\lambda t}$ .

Erwartungswert und Varianz von  $T$

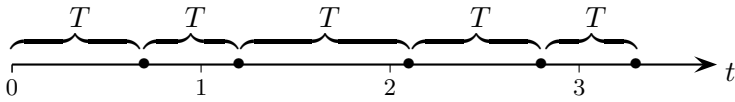
$$\begin{aligned} \mu = E(X) &= \int_0^{\infty} t \lambda e^{-\lambda t} dt = t \left( -\frac{\lambda}{\lambda} e^{-\lambda t} \right) \Big|_0^{\infty} + \int_0^{\infty} e^{-\lambda t} dt & \lim_{t \rightarrow \infty} (t e^{-\lambda t}) = 0 \\ &= 0 - 0 - \frac{1}{\lambda} e^{-\lambda t} \Big|_0^{\infty} = \frac{1}{\lambda} \end{aligned}$$

$$\mu = E(X) = \int_0^{\infty} t f(t) dt = \underbrace{-t(1 - F(t)) \Big|_0^{\infty}}_0 + \int_0^{\infty} (1 - F(t)) dt \quad \lim_{t \rightarrow \infty} t(1 - F(t)) dt = 0$$

$$\begin{aligned} \sigma^2 = E(X - \mu)^2 &= \int_0^{\infty} t^2 \lambda e^{-\lambda t} dt - \mu^2 = -t^2 e^{-\lambda t} \Big|_0^{\infty} - \int_0^{\infty} 2t(-e^{-\lambda t}) dt - \frac{1}{\lambda^2} \\ &= 0 - 0 + \frac{2}{\lambda} \int_0^{\infty} t \lambda e^{-\lambda t} dt - \frac{1}{\lambda^2} = \frac{2}{\lambda^2} - \frac{1}{\lambda^2} = \frac{1}{\lambda^2} \end{aligned}$$

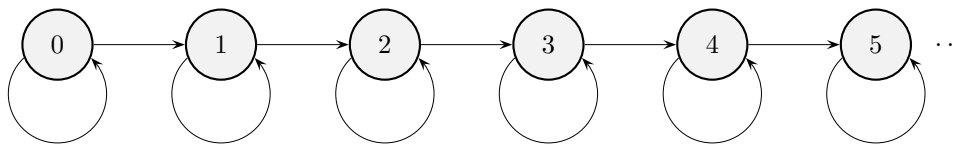
# Poisson-Prozess

Die Wartezeit  $T$  bis zum ersten Signal ist exponentiell verteilt mit  $P(T > t) = e^{-\lambda t}$ , desgleichen die Wartezeit vom ersten zum zweiten Signal, usw.



$\lambda$  Signale pro Zeiteinheit,  $E(T) = \frac{1}{\lambda}$ ,  $\sigma = \frac{1}{\lambda}$

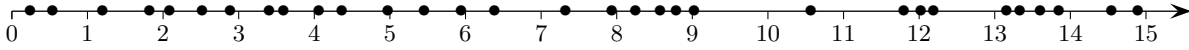
Andere Sichtweise des Poisson-Prozesses



Ein Teilchen startet in 0, verweilt dort die Zeit  $T_1$  und springt dann nach 1.  
Im Zustand 1 verweilt es die Zeit  $T_2$  und springt dann nach 2 usw.  
Die Verweilzeiten  $T$  sind exponentiell verteilt, siehe oben.

# Poisson-Prozess Simulation

$$\lambda = 2$$



Exponentiell verteilte Wartezeiten lassen sich überraschend leicht simulieren.  
Ist  $X$  gleichverteilt in  $(0, 1)$ , dann ist  $Y = -\frac{1}{\lambda} \ln X$  exponentiell verteilt mit dem Parameter  $\lambda$  (und umgekehrt).

$$Y = -\frac{1}{\lambda} \ln X \quad X \text{ sei gleichverteilt auf } (0, 1)$$

$$\begin{aligned} P(Y \leq t) &= P\left(-\frac{1}{\lambda} \ln X \leq t\right) \\ &= P(X \geq e^{-\lambda t}) = 1 - e^{-\lambda t} \text{ nach Voraussetzung über } X \end{aligned}$$

$Y$  ist damit exponentiell verteilt.

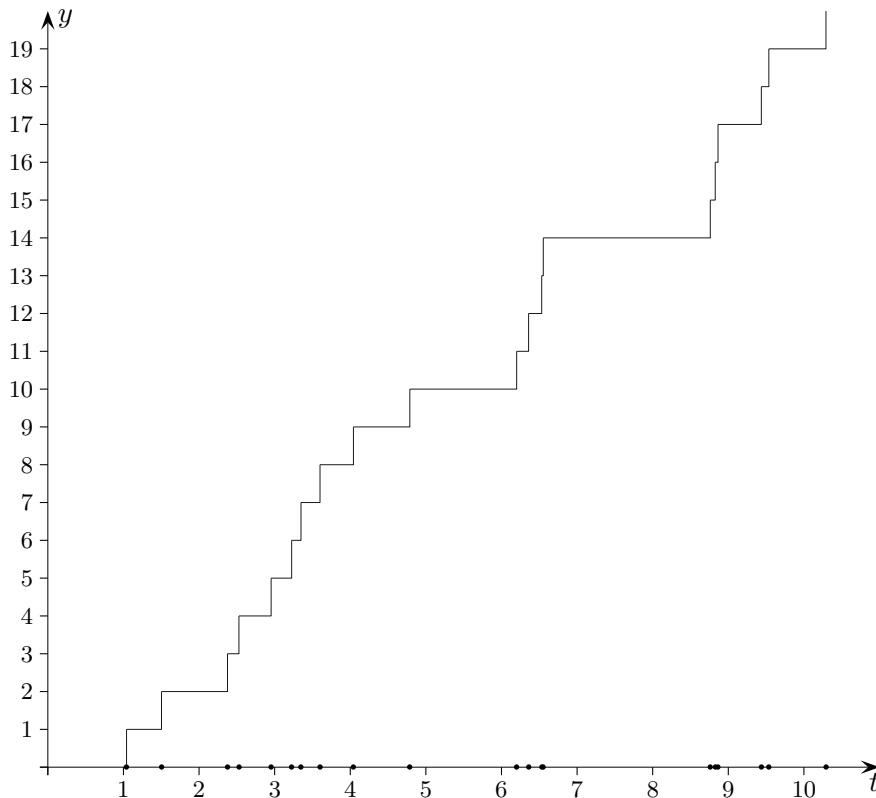
Geogebra

$$N = 50$$

$$\lambda = 2$$

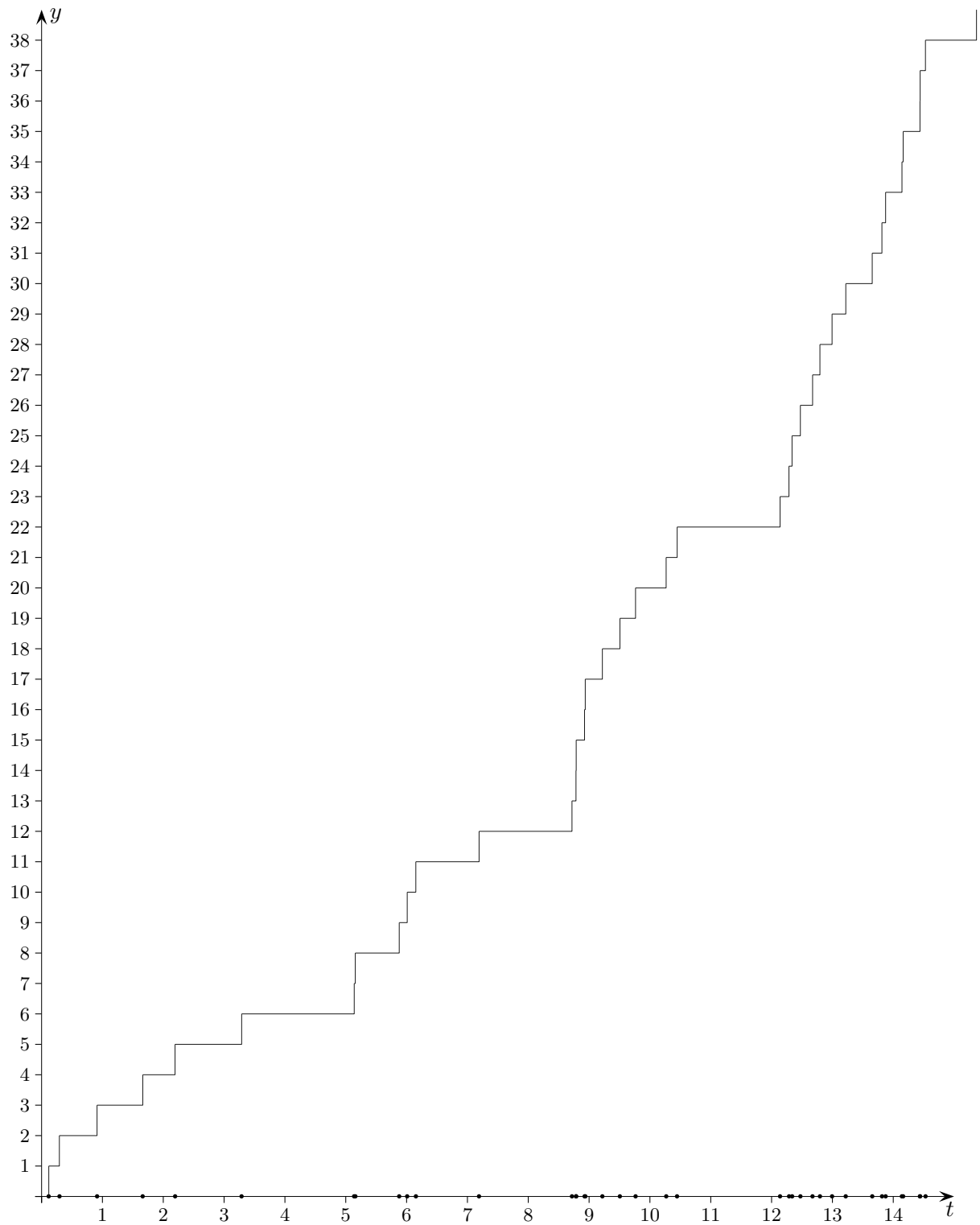
$$L1 = \text{Folge}\left[-\frac{1}{\lambda} \ln(\text{ZufallszahlGleichverteilt}[0, 1]), n, 1, N\right]$$

$$L2 = \text{Folge}[(\text{Summe}[L1, n], 0), n, 1, N]$$



# Inhomogener Poisson-Prozess

Ein inhomogener Poisson-Prozess liegt dann vor, wenn  $\lambda$  von der Zeit abhängt, z.B.  $\lambda = 0,25t + 1$ .



# Poisson-Prozess

Wir betrachten einen vom Zufall gesteuerten Sender, der punktförmige Signale aussendet. Die Zeitpunkte markieren wir auf der Zeitachse. Ein Poisson-Prozess liegt vor, falls folgende Eigenschaften angenommen werden können:

- a) Die Wahrscheinlichkeit  $p_n(t)$  für genau  $n$  Signale im Zeitintervall der Länge  $t$  hängt nicht von der Lage des Intervalls auf der Zeitachse ab.
- b) Die Anzahlen von Signalen in disjunkten Zeitintervallen sind paarweise unabhängige Zufallsvariable.
- c) Die Wahrscheinlichkeit für mehr als ein Signal in einem kleinen Zeitintervall der Länge  $h$  ist von kleinerer Größenordnung als  $h$ , d. h. diese Wahrscheinlichkeit ist  $o(h)$  für  $h \rightarrow 0$ .

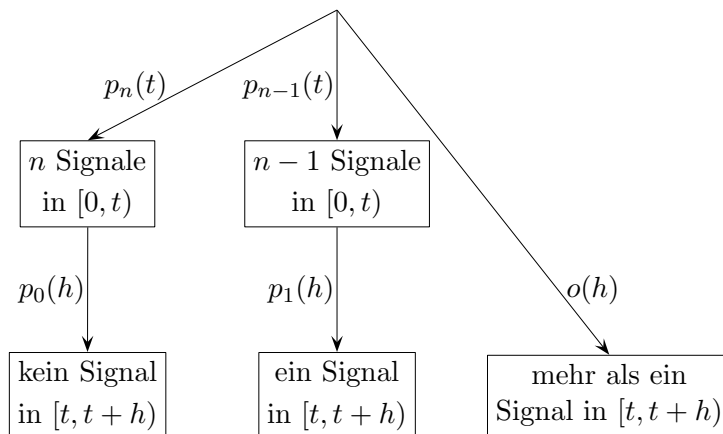
Die Punkte liegen also isoliert auf der Achse.  $o(h)$  ist eine Funktion, für die  $\frac{o(h)}{h} \rightarrow 0$  für  $h \rightarrow 0$  gilt, z. B.  $o(h) = t^2$  oder  $o(h) = t^{1,5}$ .

Wir leiten eine Formel für die Verteilung  $p_n(t) = P(Z(t) = n)$ ,  $n = 0, 1, 2, 3, \dots$  der Zufallsvariablen  $Z(t)$ , Anzahl der Punkte im Intervall  $[0, t)$ , her. a) und b) liefern für  $t$  und  $h$

$$p_0(t+h) = p_0(t)p_0(h)$$

- (1)  $p_0(t) = e^{-\lambda t}$ ,  $\lambda > 0$  (einzige) Lösung,  $p_0(t)$  monoton fallend
- (2)  $p_0(h) = 1 - \lambda h + o(h)$  Tangente an der Stelle  $h = 0$
- (3)  $p_1(h) = 1 - p_0(h) + o(h) = \lambda h + o(h)$  c), (2)

Das Ereignis des Eintretens von  $n$  Signalen im Zeitintervall  $[0, t+h)$  kann in die drei Pfade zerlegt werden.



$$(4) \quad p_n(t+h) = p_0(h)p_n(t) + p_1(h)p_{n-1}(t) + o(h), \quad n \geq 1 \quad \text{b), c)}$$

$$= (1 - \lambda h)p_n(t) + \lambda h p_{n-1}(t) + o(h) \quad \text{(2), (3)}$$

$$(5) \quad \frac{p_n(t+h) - p_n(t)}{h} = \lambda[p_{n-1}(t) - p_n(t)] + \frac{o(h)}{h}$$

$$p'_n(t) = \lambda[p_{n-1}(t) - p_n(t)] \quad h \rightarrow 0$$



$$(5) \quad p'_n(t) = \lambda[p_{n-1}(t) - p_n(t)]$$

$$(6) \quad q'_n(t) = \lambda q_{n-1}(t)$$

Ansatz  $p_n(t) = e^{-\lambda t} q_n(t)$     Produktregel

$$q_0(t) = 1$$

$$(1) \quad p_0(t) = e^{-\lambda t}$$

$$q_n(0) = 0$$

$$p_n(0) = 0$$

$$q_1(t) = \lambda t$$

$$(6)$$

$$q_2(t) = \frac{(\lambda t)^2}{2!}$$

$$q_n(t) = \frac{(\lambda t)^n}{n!}$$

Induktion

Mit dem Ansatz erhalten wir die *Poisson-Verteilung*

$$p_n(t) = \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t}, \quad \lambda > 0, \quad n = 0, 1, 2, 3, \dots$$

Die erzeugende Funktion lautet dann

$$G(s, t) = \sum_{n \geq 0} \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t} = e^{-\lambda t} e^{\lambda t s} = e^{-\lambda t(1-s)}$$

$$G'(s, t) = \lambda t G(s, t) \quad \text{Ableitung nach } s$$

$$G''(s, t) = (\lambda t)^2 G(s, t)$$

$$\mu = \lambda t, \quad \sigma^2 = \lambda t \quad \text{beachte } G(1, t) = 1$$

## Erzeugende Funktion

$$G(s, t) = e^{-\lambda t(1-s)} \qquad G(1, t) = 1$$

$$G'(s, t) = -\lambda(1-s)G(s, t) \qquad \text{Ableitung nach } t$$

$$\frac{G(s, t+h) - G(s, t)}{h} = -\lambda(1-s)G(s, t) + o(h)$$

$$G(s, t) = G(s, t+h) + \lambda h(1-s)G(s, t) + o(h)$$

$$= G(s, t) \cdot G(t, h) + \lambda h(1-s)G(s, t) + o(h) \qquad *$$

$$= G(s, t) \cdot (1 - \lambda h + \lambda h s) + (\lambda h - \lambda h s)G(s, t) + o(h)$$

$$\text{beachte } G(s, h) = 1 - \lambda h + \lambda h s + o(h) \qquad (2), (3)$$

$$= G(s, t)$$

Es ist also auch ein (trickreicher) Weg von unten nach oben zur erzeugenden Funktion und damit zur Verteilung möglich.