

Poisson-Verteilung $\mathcal{P}(\lambda)$, $\lambda > 0$

Wahrscheinlichkeitsfunktion $f(x) = P(X=x) = \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda}$

für $x \in \mathbb{N} = \{0, 1, 2, \dots\}$

$$\sum_{x \in \mathbb{N}} \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda} = e^{-\lambda} \sum_{x \in \mathbb{N}} \frac{\lambda^x}{x!} = e^{-\lambda} e^{\lambda} = 1 \quad \checkmark$$

Momente:

momentengenerierende
Funktion

$$\begin{aligned} \varphi(u) &= E e^{uX} \\ &= \sum_{x \in \mathbb{N}} e^{ux} \cdot \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda} \\ &= e^{-\lambda} \sum_{x \in \mathbb{N}} \frac{(e^u \lambda)^x}{x!} \\ &= e^{-\lambda} e^{e^u \lambda} = e^{\lambda(e^u - 1)} \end{aligned}$$

$$\varphi'(u) = E X e^{uX}, \quad \varphi'(0) = EX$$

$$\frac{d}{du} e^{\lambda(e^u - 1)} = e^{\lambda(e^u - 1)} \cdot \lambda e^u = \lambda e^{\lambda(e^u - 1) + u}$$

$$\left. \frac{d}{du} e^{\lambda(e^u - 1)} \right|_{u=0} = \lambda \quad \Rightarrow \quad EX = \lambda$$

$$\varphi''(u) = EX^2 e^{uX}$$

$$\varphi''(0) = EX^2$$

$$\frac{d^2}{d^2 u} e^{\lambda(e^u - 1)} = \lambda e^{\lambda(e^u - 1) + u} (\lambda e^u + 1)$$

$$\left. \frac{d^2}{d^2 u} e^{\lambda(e^u - 1)} \right|_{u=0} = \lambda(\lambda + 1) \Rightarrow EX^2 = \lambda(\lambda + 1)$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow \sigma^2(X) &= EX^2 - (EX)^2 \\ &= \lambda^2 + \lambda - \lambda^2 \\ &= \lambda \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \sigma^2(X) = \lambda$$

Verteilung einer Summe unabhängiger $\mathcal{P}(\lambda)$ -verteilter ZVn:

$$Y = X_1 + \dots + X_n \quad \text{mit } X_i \sim \mathcal{P}(\lambda_i)$$

momentenerzeugende Funktion:

$$\varphi(u) = Ee^{uY} = Ee^{u(X_1 + \dots + X_n)}$$

$$\stackrel{\vee}{=} (Ee^{uX_1}) \cdot (Ee^{uX_2}) \dots (Ee^{uX_n})$$

$$= e^{\lambda_1(e^u - 1)} e^{\lambda_2(e^u - 1)} \dots e^{\lambda_n(e^u - 1)}$$

$$= e^{(\lambda_1 + \dots + \lambda_n)(e^u - 1)}$$

$$\Rightarrow Y \sim \mathcal{P}(\lambda_1 + \dots + \lambda_n)$$

X_1, \dots, X_n unabhängig
 $\Rightarrow e^{uX_1}, \dots, e^{uX_n}$
 unabhängig

→ Wikipedia (english) Poisson distribution

(B)

Straßen
Kreuzung,

im Durchschnitt kommen innerhalb von 10 sec
zwei Autos an.

... Mit welcher Wahrscheinlichkeit
kommen in der nächsten Minute mehr als
10 Autos an?

$\lambda = 12$ (Autos pro Minute), $X \sim P(12)$

gesucht $P(X > 10)$

$$= 1 - P(X \leq 10)$$

$$= 1 - e^{-12} \sum_{x \leq 10} \frac{12^x}{x!}$$

$$= 1 - 0.347229$$

$$\approx 0.6528$$

Mathematica:

<< Statistics Discrete Distributions
pdist = PoissonDistribution[12]

CDF[pdist, 10]

out: GammaRegularized[11, 12]

N[%]

out: 0.347229

Normalverteilung

$$N(\mu, \sigma) \quad \text{Dichte} \quad \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

\nearrow Mittelwert \nearrow Standardabweichung

Standard-Normalverteilung

$$N(0, 1) \quad \text{Dichte} \quad \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$$

Zusammenhang:

$$\int_{-\infty}^y \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx = \int_{-\infty}^{\infty} [x \leq y] \cdot \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx$$

$$\uparrow = \int_{-\infty}^{\infty} \left[\frac{x-\mu}{\sigma} \leq \frac{y-\mu}{\sigma} \right] \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{w^2}{2}} dw$$

$$\frac{x-\mu}{\sigma} = w$$

$$\frac{1}{\sigma} dx = dw$$

$$= \int_{-\infty}^{\frac{y-\mu}{\sigma}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{w^2}{2}} dw$$

$$X \sim N(\mu, \sigma) \iff \frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0, 1) \text{ tabelliert}$$

Momentengenerierende Funktion:

$$\varphi(u) = e^{\mu u + \frac{\sigma^2 u^2}{2}}$$

Momente: $\varphi'(u) = \varphi(u) (\mu + \sigma^2 u)$

$$\varphi'(0) = \mu$$

$$\varphi''(u) = \varphi'(u) (\mu + \sigma^2 u) + \varphi(u) \sigma^2$$

$$\varphi''(0) = \mu^2 + \sigma^2$$

$$\begin{aligned} \text{Var } X &= EX^2 - (EX)^2 \\ &= \mu^2 + \sigma^2 - \mu^2 \\ &= \sigma^2 \end{aligned}$$

$$\varphi'''(u) = \varphi''(u) (\mu + \sigma^2 u) + \varphi'(u) \sigma^2 + \varphi'(u) \sigma^2$$

$$\begin{aligned} \varphi'''(0) &= (\mu^2 + \sigma^2) \mu + 2 \mu \sigma^2 \\ &= \mu^3 + 3 \mu \sigma^2 \end{aligned}$$

⋮

→ Wikipedia (engl.) Normal distribution

Verteilung einer Summe normalverteilter unabhängiger ZVn:

Seien $X_1 \sim \mathcal{N}(\mu_1, \sigma_1)$, ..., $X_n \sim \mathcal{N}(\mu_n, \sigma_n)$

$$Y = X_1 + \dots + X_n$$

$$\varphi(u) = E e^{uY}$$

$$= E e^{u(X_1 + \dots + X_n)}$$

$$= E e^{uX_1} \cdot e^{uX_2} \dots e^{uX_n}$$

$$= (E e^{uX_1}) (E e^{uX_2}) \dots (E e^{uX_n})$$

$$\stackrel{\text{unabh.}}{=} \left(e^{\mu_1 u + \frac{\sigma_1^2 u^2}{2}} \right) \left(e^{\mu_2 u + \frac{\sigma_2^2 u^2}{2}} \right) \dots \left(e^{\mu_n u + \frac{\sigma_n^2 u^2}{2}} \right)$$

$$= e^{(\mu_1 + \dots + \mu_n)u + \frac{\sigma_1^2 + \dots + \sigma_n^2}{2} u^2}$$

$$\Rightarrow Y \sim \mathcal{N}(\mu_1 + \dots + \mu_n, \sqrt{\sigma_1^2 + \dots + \sigma_n^2})$$

Summen unabh. normalverteilter Größen sind normalverteilt.

(B) (Skript) $X \sim \mathcal{N}(65, 1)$ (Körpergröße ♀)

$Y \sim \mathcal{N}(68, 2)$ (" ♂)

$$P(X > Y) = P(\underbrace{X - Y}_{Z} > 0). \quad Z \sim \mathcal{N}(65 - 68, \sqrt{1^2 + 2^2}) = \mathcal{N}(-3, \sqrt{5})$$

$$P(Z > 0) = P\left(\underbrace{\frac{Z - (-3)}{\sqrt{5}}}_{\sim N(0,1)} > \underbrace{\frac{3}{\sqrt{5}}}_{1.342}\right) = 1 - \underbrace{\Phi(1.342)}_{0.9102} = 0.0898$$

(statistischer Internetrechner od. Tabelle)

Zentraler Grenzwertsatz

Seien X_1, X_2, \dots unabh., $EX_i = 0$, $\sigma^2(X_i) = \sigma^2$

$$S_n = \sum_{i=1}^n X_i$$

Es gilt

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\frac{S_n}{\sigma\sqrt{n}} < a\right) = \Phi(a) = \int_{-\infty}^a \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx$$

$$P\left(\frac{\sigma}{\sqrt{n}} \cdot \frac{1}{\sigma} S_n < a\right)$$

Bem.: Über dem Verteilungstyp der X_i wird hier nichts gesagt. Es müssen nur die ersten beiden Momente existieren.