

7.4 Charakteristische Funktionen

Def. 25 Sei X Zufallsvariable mit Verteilungsfunktion F_X und Dichte f_X (falls X stetig) oder Wkt.funktion p_i (falls X diskret). Die Funktion

$$\phi_X(t) := \mathbf{E}e^{itX} = \begin{cases} \int_{-\infty}^{\infty} e^{itx} f_X(x) dx \\ \sum_{j=1}^{\infty} e^{itx_j} p_j \end{cases}$$

heißt charakteristische Funktion von X .

Bem. 7 Die Funktion ϕ_X ist (bis auf den Faktor $\sqrt{2\pi}$) die Fourier-Transformierte von f_X .

Bem. 8 Die charakteristische Funktion existiert.

Satz 15 (Eigenschaften)

(i) $\phi_X(t)$ ist in $-\infty < t < \infty$ gleichmäßig stetig.

$$|\phi_X(t)| \leq 1$$

$$\phi_X(0) = 1$$

$$\phi_X(-t) = \overline{\phi_X(t)}$$

(ii) Für die Zufallsvariable

$$Y = aX + b$$

gilt:

$$\phi_Y(t) = \phi_X(at)e^{ibt}$$

(iii) $\phi_X(t)$ ist reellwertig $\Leftrightarrow X$ bzgl. $x = 0$ symmetrisch ist.

Beweis: ÜA, Eigenschaften der Fkt. e^{it} . □

Satz 16 (Multiplikationssatz) *Seien die Zufallsvariablen X_1 und X_2 unabhängig mit den charakteristischen Funktionen ϕ_1 und ϕ_2 . Dann hat die Zufallsvariable $X_1 + X_2$ die charakteristische Funktion $\phi_1 \cdot \phi_2$.*

Beweis: Es gilt:

$$\phi_{X_1+X_2}(t) = \mathbf{E}e^{it(X_1+X_2)} = \mathbf{E}e^{itX_1} \cdot \mathbf{E}e^{itX_2} = \phi_1(t) \cdot \phi_2(t)$$

□

Satz 17 (Eindeutigkeitssatz) *Die Beziehung*

$$F_X \Leftrightarrow \phi_X$$

ist eineindeutig.

Für X stetig gilt:

$$f_X(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-itx} \phi_X(t) dt$$

Für X diskret gilt:

$$p_j = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-T}^T e^{-itx_j} \phi_X(t) dt$$

Beweis: siehe z.B. Günther, Grundkurs Analysis, Teil 3. \square

Satz 18 (Konvergenzsatz) *Seien X_n Zufallsvariablen mit $X_n \sim F_n$. Dann gilt*

$$F_n \rightarrow F \Leftrightarrow \phi_n \rightarrow \phi, \quad \phi \text{ stetig in } t = 0.$$

Satz 19 (Erzeugung der Momente) Sei $\mathbf{E}X^k < \infty$.

Dann gilt:

$$\alpha_k := \mathbf{E}X^k = \frac{1}{i^k} \phi_X^{(k)}(0)$$

Beweis: Vertauschen von Integration und Differentiation. \square

Die charakteristische Funktion hat also die
Taylor-Entwicklung

$$\begin{aligned} \phi_X(t) &= \mathbf{E}e^{itX} = \sum_{j=0}^{\infty} \frac{(it)^j}{j!} \mathbf{E}X^j \\ &= \sum_{j=0}^k \alpha_j \frac{(it)^j}{j!} + o(t^k), \quad t \rightarrow 0. \end{aligned}$$

$X \sim \mathcal{N}(0, 1)$:

$$\begin{aligned}\mathbf{E}e^{itX} &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{itx} e^{-\frac{x^2}{2}} dx \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{x^2 - 2itx + (it)^2 - (it)^2}{2}} dx \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{(x-it)^2}{2}} dx \quad z = x - it \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} \int_{-\infty+it}^{\infty+it} e^{-\frac{z^2}{2}} dz \\ &= e^{-\frac{t^2}{2}}.\end{aligned}$$

$Y \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$:

$$\mathbf{E}e^{itY} = \mathbf{E}e^{it(\sigma X + \mu)} = e^{it\mu} \phi_X(\sigma t)$$

8 Die Exponentialverteilung

8.1 Einführung

Modelle

Zuverlässigkeitsmodelle

Lebensdauermodelle

Bedienungsmodelle.

Def. 26 (Exponentialverteilung) Sei X eine Zufallsvariable mit Werten in $[0, \infty)$. Sie heißt exponentialverteilt mit dem Parameter λ , $\lambda > 0$, falls die Verteilungsfunktion beschrieben wird durch

$$F(t) = P(X < t) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda t} & \text{falls } t \geq 0 \\ 0 & \text{sonst.} \end{cases}$$

Die Dichte der Exponentialverteilung ist

$$f(t) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda t} & \text{falls } t \geq 0 \\ 0 & \text{sonst.} \end{cases}$$

Erwartungswert

$$\begin{aligned} \mathbf{E}X &= \int_0^{\infty} x \cdot f(x) dx \\ &= \int_0^{\infty} x \cdot \lambda e^{-\lambda x} dx \\ &\quad \quad \quad u \quad v' \end{aligned}$$

$$= \underbrace{x \cdot (-e^{-\lambda x})} \Big|_0^{\infty} - \int_0^{\infty} \underbrace{1 \cdot (-e^{-\lambda x})} dx$$

$u \qquad \qquad v \qquad \qquad u' \qquad \qquad v$

$$= 0 + \int_0^{\infty} e^{-\lambda x} dx = \frac{-1}{\lambda} \cdot e^{-\lambda x} \Big|_0^{\infty} = \frac{1}{\lambda}.$$

Der Erwartungswert einer exponential verteilten Zufallsvariable, $X \sim Exp(\lambda)$, ist

$$EX = \frac{1}{\lambda}.$$

Varianz

$$\begin{aligned}\mathbf{E}X^2 &= \int_0^{\infty} x^2 \cdot f(x) dx \\ &= \int_0^{\infty} x^2 \cdot \lambda e^{-\lambda x} dx \\ &\quad \quad \quad u \quad v' \\ &= x^2(-e^{-\lambda x}) \Big|_0^{\infty} - \int_0^{\infty} 2x \cdot (-e^{-\lambda x}) dx \\ &\quad \quad \quad u \quad \quad v \quad \quad \quad u' \quad \quad v \\ &= \frac{2}{\lambda} \cdot \mathbf{E}X = \frac{2}{\lambda^2}.\end{aligned}$$

$$\text{Var}X = \mathbf{E}X^2 - (\mathbf{E}X)^2 = \frac{2}{\lambda^2} - \frac{1}{\lambda^2} = \frac{1}{\lambda^2}$$

$$\sigma_X = \frac{1}{\lambda} \quad (\text{Standardabweichung})$$

$$\text{Schiefe} = \frac{\mathbf{E}(X - \mathbf{E}X)^3}{(\text{Var}X)^{3/2}} = 2$$

$$\text{Kurtosis} = \frac{\mathbf{E}(X - \mathbf{E}X)^4}{(\text{Var}X)^2} = 9$$

Bsp 47 Die zufällige Wartezeit eines Kunden am Schalter sei exponentialverteilt mit einem Erwartungswert von 10 min.

Wie groß ist die Wkt., dass Sie mindestens 15 min. warten müssen?

X : zufällige Wartezeit eines Kunden am Schalter,

$$X \sim \text{Exp}(\lambda), \quad \lambda = \frac{1}{10}.$$

Frage: $P(X > 15)$?

$$\begin{aligned} P(X > 15) &= e^{-15\lambda} \\ &= e^{-1.5} \approx 0.220. \end{aligned}$$

8.2 Gedächtnislosigkeit

Def. 27 (Gedächtnislosigkeit) *Eine Verteilung P (mit Verteilungsfunktion F) heißt gedächtnislos, wenn für alle $s, t \geq 0$, gilt:*

$$P(X > s + t | X > t) = P(X > s).$$

Bem. 9 *Bei stetigen Verteilungen ist das äquivalent zu*

$$P(X \geq s + t | X \geq t) = P(X \geq s).$$

Es gilt (Definition der bedingten Wahrscheinlichkeit)

$$\begin{aligned} P(X \geq s + t | X \geq t) &= \frac{P(\{X \geq s + t\} \cap \{X \geq t\})}{P(X \geq t)} \\ &= \frac{P(X \geq s + t)}{P(X \geq t)}. \end{aligned}$$

Eine Verteilung(sfunktion) ist also gedächtnislos, genau dann wenn

$$\frac{P(X \geq s + t)}{P(X \geq t)} = P(X \geq s)$$

bzw.

$$\frac{1 - F(s + t)}{1 - F(t)} = 1 - F(s).$$

Def. 28 *Die Funktion*

$$G(t) = 1 - F(t)$$

heißt Überlebensfunktion (oder Zuverlässigkeitsfunktion).

Die Verteilungsfunktion F (mit der Überlebensfunktion G)
ist also gedächtnislos genau dann wenn

$$G(s + t) = G(s) \cdot G(t) \quad \text{für alle } s, t \geq 0$$

Cauchy- Funktionalgleichung

Satz 20 *Die Exponentialverteilung ist gedächtnislos.*

Beweis: Die Verteilungsfunktion ist

$$F(t) = P(X < t) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda t} & \text{falls } t \geq 0 \\ 0 & \text{sonst,} \end{cases}$$

und die Überlebensfunktion

$$G(t) = 1 - F(t) = 1 - (1 - e^{-\lambda t}) = e^{-\lambda t}.$$

Folglich erhalten wir

$$G(s + t) = e^{-\lambda(s+t)} = e^{-\lambda s} e^{-\lambda t} = G(s) \cdot G(t).$$

□

Satz 21 Sei F eine stetige Verteilungsfunktion mit $F(0) = 0$ und $G(t) = 1 - F(t)$. Es gelte die Cauchy-Funktionalgleichung

$$G(s + t) = G(s) \cdot G(t) \quad \text{für alle } s, t \geq 0. \quad (1)$$

Dann gilt für alle $t, t > 0$,

$$F(t) = 1 - e^{-\lambda t},$$

wobei $\lambda > 0$. D.h. F ist Exponential-Verteilungsfunktion.

Beweis: 1. Es gilt:

$$G(t) = G\left(\frac{t}{2} + \frac{t}{2}\right) = \left(G\left(\frac{t}{2}\right)\right)^2 \geq 0,$$

d.h. $G(t) \geq 0$ für alle t .

Angenommen, es existiert ein t_0 mit $G(t_0) = 0$, dann folgt:

$$G(t) = G(t - t_0 + t_0) = G(t - t_0) \cdot G(t_0) = 0$$

für alle t , d.h. wir erhalten die triviale Lösung für die obige Cauchy-Funktionalgleichung, die jedoch wegen $G(0) = 1 - F(0) = 1$ nicht zugelassen ist.

2. Es gilt also $G(t) > 0$ für alle t .

Sei $m, m > 0$, eine natürliche Zahl. Dann folgt aus (1) für alle $t > 0$:

$$G(t) = G(\underbrace{\frac{t}{m} + \dots + \frac{t}{m}}_{m \text{ mal}}) = \left(G\left(\frac{t}{m}\right)\right)^m,$$

insbesondere

$$G(1) = \left(G\left(\frac{1}{m}\right)\right)^m \quad \text{oder} \quad G\left(\frac{1}{m}\right) = \left(G(1)\right)^{\frac{1}{m}}$$

3. Für rationale Zahlen $r = \frac{m}{n}$ erhalten wir

$$\begin{aligned} G(r) &= G\left(\frac{n}{m}\right) = G\left(\underbrace{\frac{1}{m} + \dots + \frac{1}{m}}_{n \text{ mal}}\right) \\ &= \left(G\left(\frac{1}{m}\right)\right)^n \\ &= \left(G(1)\right)^{\frac{n}{m}} \\ &= \left(G(1)\right)^r. \end{aligned}$$

4. Da die Funktion $(G(1))^t$ stetig ist auf \mathbb{R}^+ folgt für alle $t > 0$:

$$G(t) = G(1)^t = e^{t \cdot \ln(G(1))}$$

5. Wir setzen $\lambda := -\ln G(1)$.

Da F als Verteilungsfunktion monoton wachsend ist, ist G monoton fallend, d.h. $\ln G(1) < 0$ und $\lambda > 0$. Wir erhalten demnach

$$G(t) = e^{-\lambda \cdot t},$$

also

$$F(t) = 1 - e^{-\lambda \cdot t}.$$

Bsp 48 (Fortsetzung von Beispiel 1) *Der Kunde hat schon 10 min. gewartet. Wie groß ist die Wkt., daß er insgesamt länger als 15 min. warten muss ?*

$$P(X > 15|X > 10) = P(X > 5) = e^{-5\lambda} = e^{-0.5} \\ \approx 0.604.$$

Bsp 49 *Postschalter mit 2 Personen besetzt. Die Bedienungszeit sei zufällig, exponential verteilt, mit Erwartungswert $\frac{1}{\lambda}$. Es werden gerade zwei Kunden bedient, Sie sind der nächste.*

Frage: Wkt. dafür, daß Sie nicht der letzte der 3 Kunden sind?

Antwort: Sie werden bedient, sobald der erste Platz frei wird.
Wegen der Gedächtnislosigkeit der Exponentialverteilung hat die Bedienungszeit des anderen Kunden dieselbe Verteilung wie Ihre.

$$P = 0.5.$$

Bem. 10 *Unter den diskreten Verteilungen hat nur die geometrische Verteilung diese Eigenschaft (siehe Abschnitt 6).*