# Notizen MA3 WS 22/23

### Noah Freising

### 7. November 2022

Notizen zur Vorlesung MA3 im Studiengang IB an der Hochschule Mannheim. Gehalten im Wintersemester 2022/23.

#### *Inhaltsverzeichnis*

Kombinatorik

1 1

Verteilungen

Binomialverteilung

Stetige Verteilungen

1

Gleichverteilung

Exponentielle Verteilung 2

Normalverteilung

Unabhängigkeit zweier Zufallsvariablen

Erwartungswert

Rechenregeln für den Erwartungswert 4

Varianz

Kombinatorik

Verteilungen

Eine Verteilungsfunktion hat den Aufbau:

$$F = P(X \le x) \tag{1}$$

$$F: \mathbb{R} \mapsto [0;1] \tag{2}$$

3

F bildet also die Wahrscheinlichkeit für alle Werte der Zufallsvariablen X für  $X \le x$  ab (1). Dabei wird für jedes x eine Wahrscheinlichkeit abgebildet.

Binomialverteilung

Stetige Verteilungen

Die Dichtefunktion<sup>1</sup> einer stetigen Verteilung zeichnet sich, wie der

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup> Die Dichtefunktion ist das stetige Gegenstück zur diskreten Verteilungsfunktion

Name impliziert durch das Vorhandensein eines Wert an allen Stellen aus <sup>2</sup>. Wir nutzen hier anstelle einer Verteilungsfunktion eine Dichtefunktion 3:

$$\int_{-\infty}^{x} f(t)dt \tag{3}$$

Damit es sich um eine Dichtefunktion einer Verteilung handelt, müssen zwei Eigenschaften erfüllt sein:

$$f(t) \ge 0 \quad \forall t \in \mathbb{R}$$
 (4)

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(t)dt = 1 \tag{5}$$

### Gleichverteilung

Bei einer Gleichverteilung definieren wir die Dichtefunktion:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{für } x \in [a, b] \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$
 (6)

Die Wahrscheinlichkeiten berechnen sich:

$$P(X \le x) = F(X) = \begin{cases} 0 & \text{für } x < a \\ \frac{x-a}{b-a} & \text{für } a \le x \le b \\ 1 & \text{für } x > b \end{cases}$$
 (7)

### Exponentielle Verteilung

Die Dichtefunktion einer exponentiellen Verteilung hat die Form:

$$f(x) = \lambda \cdot e^{-\lambda x} \tag{8}$$

Nach Bedingung (5) müssen wir zeigen, dass  $\int_{-\infty}^{\infty} = 1.4$ Beweis.

$$\int_0^\infty f(t)dt = \lambda \int_0^\infty e^{-\lambda t} dt = \lambda \cdot \left[ \frac{e^{-\lambda t}}{-\lambda} \right]_0^\infty$$
$$= \left[ -e^{-\lambda t} \right]_0^\infty = -0 - (-1) = 1$$

Die entsprechende Wahrscheinlichkeitsfunktion:

$$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x} & \text{für } x > 0\\ 0 & \text{für } x \le 0 \end{cases}$$
(9)

- $^{2}$  Der Definitionsbereich ist  $\mathbb{R}$ .
- <sup>3</sup> Das Integral bis x stellt die Wahrscheinlichkeit  $P(X \le x)$  dar.
- (4): Wahrscheinlichkeiten können nicht negativ sein
- (5): Insgesamt beträgt die kumulierte Wahrscheinlichkeit 1

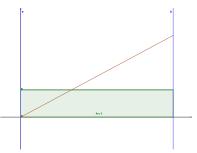


Abbildung 1: Beispiel einer Gleichver-

<sup>4</sup> Da wir mit einer Exponentialfunktion arbeiten, die wir für  $x \ge 0$  definieren, beweisen wir analog  $\int_0^\infty = 1$ .

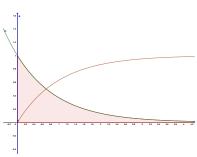


Abbildung 2: Beispiel einer Exponentialverteilung

#### Normalverteilung

Unabhängigkeit zweier Zufallsvariablen

Sei  $(\Omega, P)$  ein Wahrscheinlichkeitsraum und  $X, Y : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  zwei Zufallsgrößen. X und Y heißen *unabhängig*, wenn  $\forall x \in W(X), y \in$ W(Y):

$$P(X = x, Y = y) = P(X = x) \cdot P(Y = y)$$
 (10)

gilt. Bei gemeinsamen Verteilungen sprechen wir von diskreten Zufallsvariablen.

Beispiel 1:Beispiel einer unabhängigen, gemeinsamen Verteilung. Hier sehen wir das an der Vierfeldertafel<sup>5</sup>:

$$\begin{array}{c|cccc} X/Y & Y=0 & Y=1 \\ \hline X=0 & \frac{1}{16} & \frac{3}{16} & 0.25 \\ X=1 & \frac{3}{16} & \frac{9}{16} & 0.75 \\ 0.25 & 0.75 & 1 \\ \hline \end{array}$$

Die Wahrscheinlichkeitsverteilung einer diskreten 2-dimensionalen Zufallsgröße lässt sich durch die Wahrscheinlichkeitsfunktion

$$f(x) = \begin{cases} P_{ik} & \text{falls} \quad x = x_i, y = y_k \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$
 (11)

darstellen.

## Erwartungswert

Für eine diskrete Zufallsgröße ist der Erwartungswert

$$E(X) = \sum_{i} x_i P(X = x_i). \tag{12}$$

Beispiel 2:Erwartungswert einer gegebenen Wahrscheinlichkeitsverteilung

$$E(X) = 0 \cdot \frac{3}{8} + 2 \cdot \frac{1}{8} + 3 \cdot \frac{1}{8} + 4 \cdot \frac{1}{8} + 10 \cdot \frac{1}{8} + 11 \cdot \frac{1}{8}$$

Für eine stetige Zufallsgröße ist der Erwartungswert <sup>6</sup>:

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} y \cdot f(y) dy \tag{13}$$

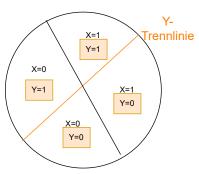


Abbildung 3: Mögliche Kombinationen zweier Zufallsvariablen in  $\Omega$ .

<sup>&</sup>lt;sup>5</sup> Siehe Beispielsweise:  $P(X = 0, Y = 0) = P(X) \cdot P(Y) = \frac{1}{4} \cdot \frac{1}{4} = \frac{1}{16}$ 

<sup>&</sup>lt;sup>6</sup> Funktioniert prinzipiell genau wie im diskreten, aber mit Integral statt Summe

Beispiel 3:Erwartungswert einer stetigen Verteilung<sup>7</sup>

$$f(x) = \begin{cases} ax^2, 0 \le x \le 5\\ 0, \text{sonst} \end{cases}$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(x)dx = \int_{0}^{5} ax^{2}dx = 1$$
$$\left[\frac{ax^{3}}{3}\right]_{0}^{5} = \frac{125a}{3} - \frac{0a}{3} = \frac{125a}{3} = 1$$
$$a = \frac{3}{125}$$

Der Erwartungswert ist dann:

$$E(X) = \int_0^5 x \frac{3}{125} x^2 dx$$
$$= \left[ \frac{3}{125} \cdot \frac{x^4}{4} \right]_0^5 = \frac{3}{125} \cdot 6254 = \frac{15}{4}$$

Rechenregeln für den Erwartungswert

Sei  $(\Omega, P)$  ein Wahrscheinlichkeitsraum und  $X, Y : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  zwei Zufallsgrößen. Es gilt:

$$E(X+Y) = E(X) + E(Y) \tag{14}$$

$$E(a \cdot X + b \cdot Y) = a \cdot E(X) + b \cdot E(Y) \tag{15}$$

Sind X, Y unabhängig dann gilt  $E(X \cdot Y) = E(X) \cdot E(Y)$ (16)

Varianz

Der mittlere Abstand der Werte vom Erwartungswert. Die quadratische Funktion ist besser als der Betrag analytisch.

Die Varianz zum Beispiel 2:

$$Var(X) = -\frac{15^{2}}{4}\frac{3}{8} + \frac{-7^{2}}{4}\frac{1}{8} + \frac{-3^{2}}{4}\frac{1}{8} + \frac{1^{2}}{4}\frac{1}{8} + \frac{25^{2}}{4}\frac{1}{8} + \frac{28^{2}}{4}\frac{1}{8}$$

Die Varianz zum Beispiel 3:

<sup>7</sup> gerne in Klausuren gefragt

$$f(x) = \begin{cases} \frac{3}{125}x^2, 0 \le x \le 5\\ 0, \text{sonst} \end{cases}$$
$$E(X) = \frac{15}{4}$$
$$Var(X) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \frac{15}{4})^2 f(x) dx$$
$$= \int_{0}^{5} (x - \frac{15}{4})^2 \frac{3}{125}x^2 dx$$

Die Varianz lässt sich so (einfacher) auch so berechnen:<sup>8</sup>

$$Var(X) = E(X^2) - (E(X))^2$$
 (17)

Beweis.

$$Var(X) := E((X - E(X))^{2})$$

$$= E(X^{2} - 2E(X) \cdot X + (E(X))^{2})$$

$$= E(X^{2}) - E(2E(X) \cdot X) + E((E(X))^{2})$$

$$= E(X^{2}) - E(X)E(X) + (E(X))^{2}$$

$$= E(X^{2}) - (E(X))^{2}$$

Die Varianz zum Beispiel 2:

$$Var(X) = \frac{250}{8} - \frac{15^2}{4^2} = \frac{500 - 225}{16} = \frac{225}{16}$$

Die Varianz zum Beispiel 3:

$$E(X^{2}) = \int_{-\infty}^{\infty} x^{2} f(x) dx = \frac{3}{125} \int_{0}^{5} x^{2} x^{2} dx$$
$$= \frac{3}{125} \left[ \frac{x^{5}}{5} \right]_{0}^{5} = 15.$$

$$Var(X) = 15 - (\frac{15}{4})^2 = \frac{15 \cdot 16 - 15^2}{16} = \frac{15}{16}.$$

<sup>8</sup> Das ist nicht besser, aber einfacher. Nicht die schöne Definition, sondern den schnellen Weg wählen.