

Diskrete Wahrscheinlichkeitsräume

Mihir Mahajan, Alfred Nguyen, Noah Kiefer Diaz

August 5, 2022

Contents

1	Diskrete Wahrscheinlichkeitsräume	3
1.1	Grundlagen	3
1.1.1	Definition 1	3
1.1.2	Lemma 8	3
1.1.3	Satz 9 Siebformel	4
1.1.4	Wahl der Wahrscheinlichkeiten	4
1.2	Bedingte Wahrscheinlichkeiten	4
1.2.1	Definition 12	4
1.2.2	Baba Beispiele	5
1.2.3	Satz 18 (Satz von der totalen Wahrscheinlichkeit) . . .	5
1.2.4	Satz 19 (Satz von Bayes)	5
2	Unabhängigkeit	5
3	Zufallsvariablen	5
3.1	Grundlagen	5
3.2	Erwartungswert und Varianz	6
3.2.1	Definition 29	6
3.2.2	Satz 32 Monotonie des Erwartungswerts	6
3.2.3	Rechenregeln für Erwartungswert	6
3.2.4	Satz 33 (Linearität des Erwartungswerts, einfache Ver- sion)	6
3.2.5	Satz 34	6
3.2.6	Satz 35	6
3.2.7	Satz 36	6
3.2.8	Varianz	7
3.3	Mehrere Zufallsvariablen	7
3.3.1	hypergeometrische Verteilung	7

3.3.2	Gemeinsame Dichte	7
3.3.3	Unabhängigkeit von Zufallsvariablen	8
3.3.4	Zusammengesetzte Zufallsvariablen	8
3.3.5	Momente zusammengesetzter Zufallsvariablen	8
4	Wichtige diskrete Verteilungen	8
4.1	Bernoulli Verteilung	8
4.2	Binomialverteilung	9
4.2.1	Definition 55	9
4.2.2	Satz 56	9
4.3	5.3 Geometrische Verteilung	9
4.3.1	Definition 57	9
4.3.2	Wegen gedächtnislosigkeit:	9
4.3.3	Warten auf n-ten Erfolg	9
4.4	Poisson-Verteilung	10
4.4.1	5.4.1 Poisson-Verteilung als Grenzwert der Binomialverteilung	10
4.4.2	Satz 59	10
5	Abschätzen von Wahrscheinlichkeiten	10
5.1	Satz 60: Markov-Ungleichung	10
5.2	Satz 61: Chebyshev-Ungleichung	10
5.3	Satz 62: Gesetz der großen Zahlen	11
5.3.1	Wahrscheinlichkeit und relative Häufigkeit	11
5.4	Chernoff-Schranken	11
6	Erzeugende Funktionen	11
6.1	Wahrscheinlichkeitserzeugende Funktion	11
6.1.1	Satz 71 (Eindeutigkeit der w.e. Funktion)	11
6.1.2	Bernoulliverteilung	11
6.1.3	Binomialverteilung	11
6.1.4	Geometrische Verteilung	12
6.1.5	Poisson Verteilung	12
6.2	Momenterzeugende Funktion	12
6.2.1	Summe von Zufallsvariablen	12
6.3	Zufällige Summen	12
6.3.1	Satz 77	12
7	Formelsammlung	12
7.1	Gesetze zum Rechnen mit Ereignissen	12
7.2	Erwartungswert und Varianz diskreter Zufallsvariablen	13

1 Diskrete Wahrscheinlichkeitsräume

1.1 Grundlagen

1.1.1 Definition 1

- Ein diskreter Wahrscheinlichkeitsraum ist durch eine **Ergebnismenge** $\Omega = \{\omega_1, \dots, \omega_n\}$ von Elementarereignissen gegeben
- Jedem Ereignis ω_i ist eine Wahrscheinlichkeit $0 \leq Pr[\omega_i] \leq 1$ zugeordnet

$$\sum_{\omega \in \Omega} Pr[\omega] = 1$$
- Die Menge $E \subseteq \Omega$ heißt Ereignis. $Pr[E] = \sum_{\omega \in E} Pr[\omega]$
- \bar{E} ist komplement zu E

Man kann standard Mengenoperationen auf Ereignisse machen, also bei Ereignissen A, B dann auch $A \cup B$, $A \cap B$

1.1.2 Lemma 8

Für Ereignisse $A, B, A_1, A_2, \dots, A_n$ gilt

- $Pr[\emptyset] = 0, Pr[\Omega] = 1$
- $0 \leq Pr[A] \leq 1$
- $Pr[\bar{A}] = 1 - Pr[A]$
- Wenn $A \subseteq B$ so folgt $Pr[A] \leq Pr[B]$
- Additionssatz: Bei **paarweise disjunkten** Ereignissen gilt:

$$Pr[\bigcup_{i=1}^n A_i] = \sum_{i=1}^n Pr[A_i]$$
 Insbesondere gilt also:

$$Pr[A \cup B] = Pr[A] + Pr[B]$$
 Und für unendliche Menge von **disjunkten** Ereignissen:

$$Pr[\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i] = \sum_{i=1}^{\infty} Pr[A_i]$$

1.1.3 Satz 9 Siebformel

Lemma 8, gilt nur für **disjunkte** Mengen. Das geht auch für nicht disjunkte!

1. Zwei Mengen $Pr[A \cup B] = Pr[A] + Pr[B] - Pr[A \cap B]$
2. Drei Mengen $Pr[A_1 \cup A_2 \cup A_3] =$
 $Pr[A_1] + Pr[A_2] + Pr[A_3]$
 $- Pr[A_1 \cap A_2] - Pr[A_1 \cap A_3] - Pr[A_2 \cap A_3]$
 $+ Pr[A_1 \cap A_2 \cap A_3]$
3. n Mengen Veranschaulichen an Venn-Diagramm
 - (a) Alle aufaddieren
 - (b) Paarweise schnitte subtrahieren
 - (c) Dreifache schnitte dazuaddieren
 - (d) 4- fache schritte subtrahieren
 - (e) ...
4. für nerds: $Pr[\bigcup_{i=0}^n A_i] = \sum_{\emptyset \subset I \subseteq [n]} (-1)^{|I|+1} Pr[\bigcap_{i \in I} A_i]$

1.1.4 Wahl der Wahrscheinlichkeiten

Prinzip von Laplace (Pierre Simon Laplace (1749–1827)): Wenn nichts dagegen spricht, gehen wir davon aus, dass alle Elementarereignisse gleich wahrscheinlich sind. $Pr[E] = \frac{|E|}{|\Omega|}$

1.2 Bedingte Wahrscheinlichkeiten

1.2.1 Definition 12

A und B seien Ereignisse mit $Pr[B] > 0$. Die bedingte Wahrscheinlichkeit $Pr[A|B]$ von A gegeben B ist definiert als: $Pr[A|B] := \frac{Pr[A \cap B]}{Pr[B]}$

Umgangssprachlich: $Pr[A|B]$ beschreibt die Wahrscheinlichkeit, dass A eintritt wenn B eintritt.

Die bedingten Wahrscheinlichkeiten $Pr[|B]$ bilden für ein beliebiges Ereignis $B \subseteq \Omega$ mit $Pr[B] > 0$ einen neuen Wahrscheinlichkeitsraum über Ω .

1.2.2 Baba Beispiele

1. **TODO** Töchterproblem
2. **TODO** Ziegenproblem
3. **TODO** Geburtstagsproblem

1.2.3 Satz 18 (Satz von der totalen Wahrscheinlichkeit)

Die Ereignisse A_1, \dots, A_n seien paarweise disjunkt und es gelte $B \subseteq A_1 \cup \dots \cup A_n$.

$$Pr[B] = \sum_{i=1}^n Pr[B|A_i] * Pr[A_i]$$

analog für $n \rightarrow \infty$

1.2.4 Satz 19 (Satz von Bayes)

Es seien A_1, \dots, A_n paarweise disjunkt, mit $Pr[A_j] > 0$ für alle j . Außerdem sei $B \subseteq A_1 \cup \dots \cup A_n$ ein Ereignis mit $Pr[B] > 0$. Dann gilt für beliebiges $i \in [n]$

$$Pr[A_i|B] = \frac{Pr[A_i \cap B]}{Pr[B]} = \frac{Pr[B|A_i] * Pr[A_i]}{\sum_{j=1}^n Pr[B|A_j] * Pr[A_j]}$$

2 Unabhängigkeit

Wenn das auftreten von Ereignissen unabhängig ist.

- $Pr[A \cap B] = Pr[A] * Pr[B]$
- $Pr[A|B] = Pr[A]$

3 Zufallsvariablen

3.1 Grundlagen

Anstatt der Ereignisse selbst sind wir oft an "Auswirkungen" oder "Merkmalen" der (Elementarereignisse) interessiert

Sei ein Wahrscheinlichkeitsraum auf der Ergebnismenge Ω gegeben. Eine Abbildung $X : \Omega \rightarrow R$ heißt (numerische) Zufallsvariable. Eine Zufallsvariable X über einer endlichen oder abzählbar unendlichen Ergebnismenge heißt **diskret**

3.2 Erwartungswert und Varianz

3.2.1 Definition 29

Zu einer Zufallsvariablen X definieren wir den **Erwartungswert** $E[X]$ durch $E[X] := \sum_{x \in W_X} x * Pr[X = x] = \sum x * f_X(x)$ sofern $\sum_{x \in W_X} |x| * Pr[X = x]$ konvergiert

3.2.2 Satz 32 Monotonie des Erwartungswerts

Seien X und Y Zufallsvariablen über dem Wahrscheinlichkeitsraum ω mit $X(\omega) \leq Y(\omega)$ für alle $\omega \in \Omega$. Dann gilt $E[X] \leq E[Y]$ $E[X] = \sum_{\omega \in \Omega} X(\omega) * Pr[\omega] \leq \sum_{\omega \in \Omega} Y(\omega) * Pr[\omega] = E[Y]$

3.2.3 Rechenregeln für Erwartungswert

Oft betrachtet man eine Zufallsvariable X nicht direkt, sondern wendet noch eine Funktion darauf an: $Y := f(X) = f \circ X$, wobei $f : D \rightarrow R$ eine beliebige Funktion sei mit $W_X \subseteq D \subseteq R$. Beobachtung: $f(X)$ ist wieder eine Zufallsvariable.

3.2.4 Satz 33 (Linearität des Erwartungswerts, einfache Version)

Für eine beliebige Zufallsvariable X und $a, b \in R$ gilt $E[a * X + b] = a * E[X] + b$

3.2.5 Satz 34

Sei X eine Zufallsvariable mit $W_x \subseteq \mathbb{N}_0$. Dann gilt $E[X] = \sum_{i=1}^{\infty} Pr[X \geq i]$

3.2.6 Satz 35

Sei X eine Zufallsvariable und A ein Ereignis mit $Pr[A] > 0$. Die **bedingte Zufallsvariable** $X|A$ besitzt die Dichte:

$$f_{X|A}(x) := Pr[X = x|A] = \frac{Pr["X=x" \cap A]}{Pr[A]}$$

Die Definition ist zulässig, da

$$\sum_{x \in W_x} f_{X|A}(x) = \sum_{x \in W_x} \frac{Pr["X=x" \cap A]}{Pr[A]} = 1$$

Somit ist $E[X|A] = \sum_{x \in W_x} x * f_{X|A}(x)$

3.2.7 Satz 36

TODO

3.2.8 Varianz

1. Definition 38 Für eine Zufallsvariable X mit $\mu = E[X]$ definieren wir die Varianz $Var[X]$ durch
$$Var[X] := E[(X - \mu)^2] = \sum_{x \in W_X} (x - \mu)^2 * Pr[X = x]$$
Die Größe $\sigma := \sqrt{Var[X]}$
 $Var[X]$ heißt Standardabweichung von X .
2. Satz 39 Für eine beliebige Zufallsvariable X gilt
$$Var[X] = E[X^2] - E[X]^2$$
3. Satz 41 Für eine beliebige Zufallsvariable X und $a, b \in \mathbb{R}$ gilt:
$$Var[a * X + b] = a^2 * Var[X]$$

3.3 Mehrere Zufallsvariablen

Wie kann man mit mehreren Zufallsvariablen über demselben Wahrscheinlichkeitsraum rechnen, auch wenn sie, wie im obigen Beispiel, sehr voneinander abhängig sind? Wir untersuchen Wahrscheinlichkeiten der Art
$$Pr[X = x, Y = y] = Pr[\omega; X(\omega) = x, Y(\omega) = y]$$

3.3.1 hypergeometrische Verteilung

Allgemein nennt man Zufallsvariablen mit der Dichte $Pr[X = x] = \frac{\binom{b}{x} * \binom{a}{r-x}}{\binom{a+b}{r}}$

hypergeometrisch verteilt. Durch diese Dichte wird ein Experiment modelliert, bei dem r Elemente ohne Zurücklegen aus einer Grundmenge der Mächtigkeit $a + b$ mit b besonders ausgezeichneten Elementen gezogen werden.

3.3.2 Gemeinsame Dichte

Die Funktion

$f_{X,Y}(x, y) := Pr[X = x, Y = y]$ heißt gemeinsame Dichte der Zufallsvariablen X und Y .

Aus der gemeinsamen Dichte $f_{X,Y}$ kann man ableiten

$$f_X(x) = \sum_{y \in W_Y} f_{X,Y}(x, y)$$

$$f_Y(y) = \sum_{x \in W_X} f_{X,Y}(x, y)$$

Die Funktionen f_X und f_Y nennt man Randdichten.

3.3.3 Unabhängigkeit von Zufallsvariablen

1. Definition 45 Die Zufallsvariablen X_1, \dots, X_n heißen unabhängig, wenn für alle $(x_1, \dots, x_n) \in W_{X_1} \times \dots \times W_{X_n}$ gilt:
$$Pr[X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n] = Pr[X_1 = x_1] * \dots * Pr[X_n = x_n]$$

Analog: Gesamte Dichte ist Produkt aus einzelnen Dichten. Analog: Gesamte Verteilung ist Produkt aus einzelnen Verteilungen.

3.3.4 Zusammengesetzte Zufallsvariablen

1. Satz 49 Für zwei unabhängige Zufallsvariablen X und Y sei $Z := X + Y$. Es gilt $f_Z(z) = \sum_{x \in W_X} f_X(x) * f_Y(z - x)$

3.3.5 Momente zusammengesetzter Zufallsvariablen

1. Satz 50 (Linearität des Erwartungswerts) Für Zufallsvariablen X_1, \dots, X_n und $X := a_1 X_1 + \dots + a_n X_n$ mit $a_1, \dots, a_n \in R$ gilt
$$\mathbb{E}[X] = a_1 \mathbb{E}[X_1] + \dots + a_n \mathbb{E}[X_n]$$
2. Satz 52 (Multiplikativität des Erwartungswerts) Für unabhängige Zufallsvariablen X_1, \dots, X_n gilt $E[X_1 * \dots * X_n] = E[X_1] * \dots * E[X_n]$
3. Definition 53 Zu einem Ereignis A heißt die Zufallsvariable
$$I_A = \begin{cases} 1 & \text{falls } A \text{ eintritt} \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

Indikatorvariable des Ereigniss A

4 Wichtige diskrete Verteilungen

4.1 Bernoulli Verteilung

Eine Zufallsvariable X mit $W_X = 0, 1$ und der Dichte $f_X(x) = \begin{cases} p & x = 1 \\ 1 - p & x = 0 \end{cases}$ heißt Bernoulli-verteilt. Den Parameter p nennen wir Erfolgswahrscheinlichkeit. Eine solche Verteilung erhält man z.B. bei einer einzelnen Indikatorvariablen. Es gilt mit $q := 1 - p$ $E[X] = p$ und $Var[X] = pq$, wegen $E[X^2] = p$ und $Var[X] = E[X^2] - E[X]^2 = p - p^2$.

4.2 Binomialverteilung

Eine Bernoulli-verteilte Zufallsvariable entspricht der Verteilung einer Indikatorvariablen. Häufig betrachtet man jedoch Summen von Indikatorvariablen.

4.2.1 Definition 55

Sei $X := X_1 + \dots + X_n$ als Summe von n unabhängigen, Bernoulli-verteilten Zufallsvariablen mit gleicher Erfolgswahrscheinlichkeit p definiert. Dann heißt X binomialverteilt mit den Parametern n und p . In Zeichen schreiben wir $X \sim \text{Bin}(n, p)$

$$\Pr[X = k] = \binom{n}{k} * p^k * (1 - p)^{n-k}$$

4.2.2 Satz 56

Wenn $X \sim \text{Bin}(n_x, p)$ und $Y \sim \text{Bin}(n_y, p)$ unabhängig sind, dann gilt für $Z := X + Y$, dass $Z \sim \text{Bin}(n_x + n_y, p)$.

4.3 5.3 Geometrische Verteilung

Man betrachte ein Experiment, das so lange wiederholt wird, bis Erfolg eintritt. Gelingt ein einzelner Versuch mit Wahrscheinlichkeit p , so ist die Anzahl der Versuche bis zum Erfolg geometrisch verteilt.

4.3.1 Definition 57

Eine geometrisch verteilte Zufallsvariable X mit Parameter (Erfolgswahrscheinlichkeit) $p \in (0, 1]$ und $q := 1 - p$ hat die Dichte $f_X(i) = pq^{i-1}$ für $i \in \mathbb{N}$. Für Erwartungswert und Varianz geometrisch verteilter Zufallsvariablen gilt:

$$E[X] = \frac{1}{p} \text{ und } \text{Var}[X] = \frac{q}{p^2}$$

4.3.2 Wegen gedächtnislosigkeit:

$$\begin{aligned} \Pr[X = n + k | X > n] &= \Pr[X = k] \\ \Pr[X > n + k | X > n] &= \Pr[X > k] \end{aligned}$$

4.3.3 Warten auf n-ten Erfolg

$$f_Z(z) = \binom{z-1}{n-1} * p^n (1-p)^{(z-n)}$$

4.4 Poisson-Verteilung

Die Poisson-Verteilung kann verwendet werden, um die Anzahl von Ereignissen zu modellieren, welche mit konstanter Rate und unabhängig voneinander in einem Zeitintervall auftreten. Eine Poisson-verteilte Zufallsvariable X mit dem Parameter $\lambda \geq 0$ hat den Wertebereich $W_X = \mathbb{N}_0$ und besitzt die Dichte $f_X(i) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^i}{i!}$ für $i \in \mathbb{N}_0$.

Als Erwartungswert ergibt sich:

$$\mathbb{E}[X] = \lambda$$

Und für die Varianz:

$$\text{Var}[X] = \lambda$$

4.4.1 5.4.1 Poisson-Verteilung als Grenzwert der Binomialverteilung

Wir betrachten eine Folge von binomialverteilten Zufallsvariablen X_n mit $X_n \sim \text{Bin}(n, p_n)$, wobei $p_n = \lambda/n$. Für ein beliebiges k mit $0 \leq k \leq n$ ist die Wahrscheinlichkeit, dass X_n den Wert k annimmt gleich:

$$b(k; n, p_n) = \frac{\lambda^k}{k!} * \frac{n^k}{n^k} (1 - \frac{\lambda}{n})^{n-k}$$

Damit folgt:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} b(k; n, p_n) = e^{-\lambda} * \frac{\lambda^k}{k!}$$

4.4.2 Satz 59

Sind X und Y unabhängige Zufallsvariablen mit $X \sim \text{Po}(\lambda)$ und $Y \sim \text{Po}(\mu)$, dann gilt

$$Z := X + Y \sim \text{Po}(\lambda + \mu)$$

5 Abschätzen von Wahrscheinlichkeiten

5.1 Satz 60: Markov-Ungleichung

Sei X eine Zufallsvariable die nur nicht negative Werte annimmt. Dann gilt für alle $t \in \mathbb{R}$ mit $t > 0$, dass

$$\Pr[X > t] \leq \frac{\mathbb{E}[X]}{t}$$

Äquivalent dazu: $\Pr[X > t \bullet \mathbb{E}[X]] \leq 1/t$

5.2 Satz 61: Chebyshev-Ungleichung

Sei X eine Zufallsvariable, und sei $t \in \mathbb{R}$ mit $t > 0$. Dann gilt

$$\Pr[|X - \mathbb{E}[X]| \geq t] \leq \frac{\text{Var}[X]}{t^2}$$

Äquivalent dazu: $Pr[|X - \mathbb{E}[X]| \geq t\sqrt{Var[X]}] \leq 1/t^2$

5.3 Satz 62: Gesetz der großen Zahlen

Gegeben sei eine Zufallsvariable X & seien $\epsilon, \delta > 0$ beliebig aber fest. Dann gilt für alle $n \geq \frac{Var[X]}{\epsilon\delta^2}$

Sind X_1, \dots, X_n unabhängige Zufallsvariablen mit derselben Verteilung wie X und setzt man $Z := \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$ so gilt $Pr[|Z - \mathbb{E}[X]| \geq \delta] \leq \epsilon$

5.3.1 Wahrscheinlichkeit und relative Häufigkeit

TODO: slide 161

5.4 Chernoff-Schranken

6 Erzeugende Funktionen

6.1 Wahrscheinlichkeitserzeugende Funktion

Für eine Zufallsvariable X mit $W_X \subseteq \mathbb{N}_0$ ist die **wahrscheinlichkeitserzeugende Funktion** definiert durch

$$G_X(s) := \sum_{k=0}^{\infty} Pr[X = k] * s^k = \mathbb{E}[s^X]$$

6.1.1 Satz 71 (Eindeutigkeit der w.e. Funktion)

Die Dichte und die Verteilung einer Zufallsvariablen X mit $W_X \subseteq \mathbb{N}$ sind durch ihre *wahrscheinlichkeitserzeugenden Funktion bestimmt*

6.1.2 Bernoulliverteilung

1. Für binäre zufallsvariable X : $G_X(s) = E[s^X] = (1-p) * s_0 + p * s_1 = 1 - p + ps$
2. Gleichverteilung auf $0, \dots, n$ Dann gilt $G_X(s) = E[s^X] = \sum_{k=0}^n \frac{1}{n+1} * s^k = \frac{s^{n+1}-1}{(n+1)(s-1)}$

6.1.3 Binomialverteilung

$$G_X(s) = E[s^X] = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} * s^k = (1-p + ps)^n$$

6.1.4 Geometrische Verteilung

$$G_X(s) = E[s^X] = \frac{ps}{1-(1-p)s}$$

6.1.5 Poisson Verteilung

$$G_X(s) = E[s^X] = e^{\lambda(s-1)}$$

6.2 Momenterzeugende Funktion

$$M_X(s) := \mathbb{E}[e^{Xs}] = \mathbb{E}\left[\sum_{i=0}^{\infty} \frac{(Xs)^i}{i!}\right] = \mathbb{E}\left[\sum_{i=0}^{\infty} \frac{\mathbb{E}[X^i]}{i!}\right]$$

und für Zufallsvariablen X mit $W_X \subseteq \mathbb{N}_0$

$$MX(s) = E[e^{Xs}] = E[(e^s)^X] = G_X(e^s)$$

6.2.1 Summe von Zufallsvariablen

Für unabhängige Zufallsvariablen X_1, \dots, X_n und die Zufallsvariable

$Z := X_1 + \dots + X_n$ gilt

$$G_Z(s) = G_{X_1}(s) * \dots * G_{X_n}(s)$$

Ebenso gilt $M_Z(s) = M_{X_1}(s) * \dots * M_{X_n}(s)$

6.3 Zufällige Summen

Wir betrachten die Situation, dass $Z := X_1 + \dots + X_N$, wobei N ebenfalls eine Zufallsvariable ist

6.3.1 Satz 77

Seien X_1, X_2, \dots unabhängige und identisch verteilte Zufallsvariablen mit der wahrscheinlichkeitserzeugenden Funktion $G_X(s)$.

N sei ebenfalls eine unabhängige Zufallsvariable mit der wahrscheinlichkeitserzeugenden Funktion $G_N(s)$. Dann besitzt die Zufallsvariable $Z := X_1 + \dots + X_N$ die wahrscheinlichkeitserzeugende Funktion $G_Z(s) = G_N(G_X(s))$

7 Formelsammlung

7.1 Gesetze zum Rechnen mit Ereignissen

$(A \uplus B \hat{=}$ disjunkte Vereinigung)

- $Pr[\emptyset] = 0$
- $0 \leq Pr[A] \leq 1$

- $Pr[\bar{A}] = 1 - Pr[A]$
- $A \subseteq B \implies Pr[A] \leq Pr[B]$
- $\forall i \neq j : A_i \cap A_j = \emptyset \implies Pr[\bigcup_{i=1}^n A_i] = \sum_{i=1}^n Pr[A_i]$ (Additionssatz)
- $Pr[A \cup B] = Pr[A] + Pr[B] - Pr[A \cap B]$ (Siebformel)
- $Pr[\bigcup_{i=1}^n A_i] \leq \sum_{i=1}^n Pr[A_i]$ (Boolsche Ungleichung)
- $Pr[A|B] = \frac{Pr[A \cap B]}{Pr[B]}$ für $Pr[B] > 0$ (Def. bedingte ws.)
- $B \subseteq A_1 \uplus \dots \uplus A_n \implies Pr[B] = \sum_{i=1}^n Pr[B|A_i] * Pr[A_i]$ (Satz der totalen Wahrscheinlichkeit)
- $Pr[B] > 0, B \subseteq A_1 \uplus \dots \uplus A_n \implies Pr[A_i|B] = \frac{Pr[B|A_i] * Pr[A_i]}{\sum_{i=1}^n Pr[B|A_i] * Pr[A_i]}$ (Satz von Bayes)
- $Pr[A_1 \cap \dots \cap A_n] = Pr[A_1] * Pr[A_2|A_1] * Pr[A_n|A_1 \cap \dots \cap A_{n-1}]$ (Multiplikationssatz)
- A und B unabhängig $\iff Pr[A \cap B] = Pr[A] * Pr[B]$

7.2 Erwartungswert und Varianz diskreter Zufallsvariablen

- $E[X] = \sum_{x \in W_X} x * Pr[X = x]$
 $\sum_{\omega \in \Omega} X(\omega) * Pr[\omega]$
 $(= \sum_{i=1}^n Pr[X \geq i], \text{ falls } W_X \subseteq \mathbb{N}_0)$ (Erwartungswert)
- $Var[X] = E[(X - E[X])^2]$
 $\sum_{x \in W_X} Pr[X = x] * (x - E[X])^2$ (Varianz)
- $Var[x] = E[X^2] - E[X]^2$

7.3 Gesetze zum Rechnen mit Zufallsvariablen

Seien $a, b, a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}, f_1, \dots, f_n : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}. X_1, \dots, X_n$ unabhängig

- X_1, \dots, X_n unabhängig
 $\iff \forall (a_1, \dots, a_n) : Pr[X_1 = a_1, \dots, X_n = a_n] = Pr[X_1 = a_1] * \dots * Pr[X_n = a_n]$
- X_1, \dots, X_n unabhängig
 $\implies f_1(X_1), \dots, f_n(X_n)$ unabhängig

- $\mathbb{E}[a * X + b] = a * \mathbb{E}[X] + b$
- $X(\omega) \leq Y(\omega) \forall \omega \in \Omega \implies \mathbb{E}[X] \leq \mathbb{E}[Y]$
- $\mathbb{E}[X] = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[X|A_i] * Pr[A_i]$
- $Var[X] = \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}[X]^2$
- $Var[a * X + b] = a^2 * Var[X]$
- $\mathbb{E}[a_1 X_1 + \dots + a_n X_n] = a_1 \mathbb{E}[X_1] + \dots + a_n \mathbb{E}[X_n]$ (Linearität des Erwartungswerts)
- X_1, \dots, X_n unabhängig $\implies \mathbb{E}[X_1 * \dots * X_n] = \mathbb{E}[X_1] * \dots * \mathbb{E}[X_n]$ (Multiplikativität des Erwartungswerts)
- X_1, \dots, X_n unabhängig $\implies Var[X_1 + \dots + X_n] = Var[X_1] + \dots + Var[X_n]$ (Varianz einer Summe)
- $X \geq 0 \implies Pr[X \geq t] \leq \mathbb{E}[X]/t$ für $t > 0$ (Markov)
- $Pr[|XE[X]| \geq t] \leq Var[X]/t^2$ für $t > 0$