





- 1. Organisatorisches
- 2. Wahrscheinlichkeitsbegriff
- 3. Geschichte der Wahrscheinlichkeit
- **4.** Wahrscheinlichkeitsräume und σ -Algebra
- 5. Rechenregeln von Wahrscheinlichkeitsräumen
- 6. Gleichverteilung
- 7. Counting Prinzip
- 8. Permutationen, Variationen und Kombinationen
 - Numerische Approximation

Mathe III



- 1. Organisatorisches
- 2. Wahrscheinlichkeitsbegriff
- 3. Geschichte der Wahrscheinlichkeit
- **4.** Wahrscheinlichkeitsräume und σ -Algebra
- 5. Rechenregeln von Wahrscheinlichkeitsräumen
- 6. Gleichverteilung
- 7. Counting Prinzip
- 8. Permutationen, Variationen und Kombinationen
 - Numerische Approximation

Mathe III

Zur Erinnerung: Wahrscheinlichkeitsraum



- **Definition (Wahrscheinlichkeitsraum)**. Ein Wahrscheinlichkeitsraum ist ein Tripel (Ω, \mathcal{F}, P) bestehend aus
 - \Box einer Ergebnismenge Ω ,
 - \Box einem Ereignissystem $\mathcal F$ und
 - einer Wahrscheinlichkeitsverteilung $P: \mathcal{F} \mapsto [0,1]$ mit folgenden drei Eigenschaften:
 - **1.** Nicht-Negativität: Für alle $A \in \mathcal{F}$, $0 \le P(A) \le 1$.
 - **2.** σ -Additivität: Für alle $A_1, A_2, ..., A_n \in \mathcal{F}$ mit $A_i \cap A_j = \emptyset \Leftrightarrow i \neq j$ und $n \in \mathbb{N}$ gilt $P(A_1 \cup A_2 \cup \cdots \cup A_n) = P(A_1) + P(A_2) + \cdots + P(A_n)$
 - 3. Normierung: $P(\Omega) = 1$.

Mathe III

Laplace'sche Gleichverteilung



- Problem: Wie definiert man in der Praxis eine Wahrscheinlichkeitsverteilung?
- Idee: Wähle den Ereignisraum so dass jedes Ergebnis die gleiche Chance hat.
- **Definition (Laplace'sche Gleichverteilung)**. Gegeben eine Ergebnismenge Ω ist die Gleichverteilung definiert als die Wahrscheinlichkeitsverteilung P_{naive} bei der jedes Ergebnis die gleiche Wahrscheinlichkeit von $\frac{1}{|\Omega|}$ hat.

Bemerkung (Gleichverteilung)

- Ist nur wohldefiniert für endliche Ergebnismengen Ω .
- Die Wahrscheinlichkeit eines Ereignisses $A \in \mathcal{F}$ ist gegeben durch

$$P_{\text{naive}}(A) = \frac{|A|}{|\Omega|}$$

- Beispiel 1. Roulette
 - $\Omega = \{0,1,...,36\}, P_{\text{naive}}(\omega) = \frac{1}{37} \text{ für alle } \omega \in \Omega$
- Beispiel 2. Doppelwurf eines Spielwürfels
 - Ω = { (1,1), (1,2), ..., (6,6) }, $P_{\text{naive}}(\omega) = \frac{1}{36}$ für alle $\omega \in \Omega$



Pierre-Simon Laplace (1749 – 1827)





Mathe III

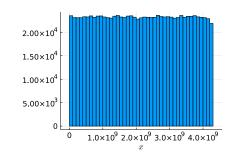
Gleichverteilung ist nicht gleich Gleichverteilung!

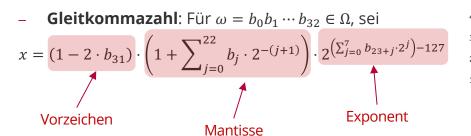


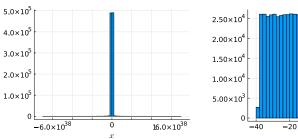
 $\log_{10}(|x|)$

- Beispiel. Zufällige Bitmuster
 - Ergebnismenge (3-bit):
 - $\quad \Omega = \{000,001,010,011,100,101,110,111\}$
 - Gleichverteilung
 - $P_{\text{naive}}(\omega) = \frac{1}{8}$
 - Was ist die Verteilung wenn man ein Ergebnis als Zahl interpretiert?
 - **Ganzzahl**: Für $\omega = b_0 b_1 \cdots b_{31} \in \Omega$, sei

$$x = \sum_{i=0}^{31} 2^i \cdot b_i$$







Zufallsgeneratoren für gleichverteilte Zahlen



- Aber: Wie "berechnet" man zufällige Zahlen im Computer?
- **Zwei** Lösungen:
 - Physikalisch: Wir messen ein physikalisches Phänomen das zufällig ist.
 - 1. Atmosphärisches Rauschen (Gewitter: ~40 Blitze/Sekunde weltweit)
 - 2. Thermisches Rauschen (Elektroschaltkreise; temperaturabhängig)
 - 3. Kosmisches Rauschen
 - 4. Radioaktive Strahlung
 - Vorteil: Echte Zufälligkeit
 - Nachteil: Kostspielige Sensorik die auf Quanteneffekten basieren und langsam sind
 - Algorithmisch: Pseudo-zufällige Sequenz, die deterministisch ist aber sich erst nach sehr vielen Beispielen wiederholt
 - 1. Lineare kongruente Generatoren: $x_{n+1} = (a \cdot x_n + c) \mod m$
 - Vorteil: Unabhängig von physikalischer Zufälligkeit
 - Nachteil: Energieaufwendig und nur für endliche Folge von Zufallszahlen anwendbar



Karl Guthe Jansky (1905 – 1950)



John Bertrand Johnson (1887 – 1970)

Mathe III

Pseudozufallszahlen für Gleichverteilungen



Beispiel: Lineare Kongruente Generatoren

Für große Ganzahlen a, b und m und einen seed x_0

 $x_{n+1} = (a \cdot x_n + c) \bmod m_{\blacktriangleleft}$ Modulus Inkrement Mulitplikator

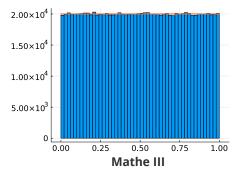
7	Mersenne	Primzahl
_	WICI SCIIIIC	I I IIIIZaiii

$$-m=2^{32}-1$$

System	m	а	С	Ausgabe
ZX81	$2^{16} + 1$	75	74	alle Bits
glibc	2^{31}	1103515245	12345	Bits 0 30
C++ 11	$2^{31} - 1$	16807	0	alle Bits
Java	2 ⁴⁸	25214903917	11	Bits 16 47



(1588 - 1648)



Unit 1b - Wahrscheinlichkeit

Achtung: In einem linearen kongruenten Generator können nur rund $\sqrt[3]{m}$ viele echte Zufallszahlen generiert werden (für $m = 2^{31}$ sind das nur 1290 Zufallszahlen!)



- 1. Organisatorisches
- 2. Wahrscheinlichkeitsbegriff
- 3. Geschichte der Wahrscheinlichkeit
- **4.** Wahrscheinlichkeitsräume und σ -Algebra
- 5. Rechenregeln von Wahrscheinlichkeitsräumen
- 6. Gleichverteilung
- 7. Counting Prinzip
- 8. Permutationen, Variationen und Kombinationen
 - Numerische Approximation

Mathe III

Wiederholte Zufallsexperimente



- In der Praxis führen wir oft mehrere Experimente hintereinander aus.
 - Beispiel 1. Doppelwurf eines Spielwürfels

$$- \Omega_1 = \{ 1, ..., 6 \}, P_{\text{naive}}(\omega) = \frac{1}{6}$$

$$-\Omega_2|\omega_1 = \{1, ..., 6\}, P_{\text{naive}}(\omega) = \frac{1}{6}$$

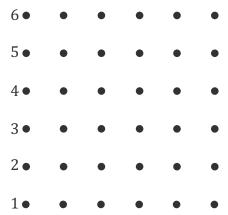
-
$$\Omega = \{ (1,1), (1,2), \dots, (6,6) \}, P_{\text{naive}}(\omega) = \frac{1}{36}$$

Beispiel 2. Zweifacher Griff in eine Urne mit 6 Kugeln ohne Zurücklegen

-
$$\Omega_1 = \{1, ..., 6\}, P_{\text{naive}}(\omega) = \frac{1}{6}$$

-
$$\Omega_2 | \omega_1 = \{ 1, ..., 6 \} \setminus \{ \omega_1 \}, P_{\text{naive}}(\omega) = \frac{1}{5}$$

$$-\Omega = \{ (1,2), (1,3), \dots, (1,6), (2,1), (2,3), \dots, (6,5) \}, P_{\text{naive}}(\omega) = \frac{1}{30}$$



Mathe III

Counting Prinzip



- **Definition** (*Counting* **Prinzip**). Wenn r Zufallsexperimente hintereinander ausgeführt werden und das erste Zufallsexperiment $n_1 = |\Omega_1|$ mögliche Ergebnisse hat und für jeden Ausgang des k-ten Zufallsexperiment das k+1-te Zufallsexperiment immer $n_{k+1} = |\Omega_{k+1}|$ mögliche Ergebnisse hat, dann haben die r Zufallsexperimente $n_1 \cdot n_2 \cdot \dots \cdot n_r$ mögliche Ergebnisse.
 - Beispiel 1. Wir haben 400 Bachelorstudierende und 200 Masterstudierende. Der Fachschaftsrat besteht aus 3 Bachelorstudierenden und 2 Masterstudierenden. Wie viele mögliche Fachschaftsräte gibt es?
 - **Lösung**: $400 \cdot 399 \cdot 398 \cdot 200 \cdot 199 = 2528127840000$
 - Beispiel 2. Ein Nummernschild besteht aus 7 Zeichen: die ersten drei sind Buchstaben und die letzten 4 Ziffern. Wie viele verschiede Nummernschilder gibt es?
 - **Lösung**: $26 \cdot 26 \cdot 26 \cdot 10 \cdot 10 \cdot 10 \cdot 10 = 175760000$
 - Beispiel 3. Wie viele Nummernschilder ohne sich wiederholende Zeichen gibt es?
 - **Lösung**: $26 \cdot 25 \cdot 24 \cdot 10 \cdot 9 \cdot 8 \cdot 7 = 78624000$



Mathe III

Beispiel: Geburtstagsparadoxon



- **Beispiel**. Wie groß ist die Wahrscheinlichkeit, dass in einer Gruppe von n Personen mindestens zwei Personen am gleichen Tag Geburtstag haben?
 - □ Modelliert als n aufeinanderfolgende Zufallsexperimente mit $\Omega_i = \{1, ..., 365\}$
 - \Box Ergebnismenge aller n aufeinanderfolgende Zufallsexperimente:

$$\Omega = \{1, ..., 365\}^n$$

Ereignis, dass keine zwei Personen am gleichen Tag Geburtstag haben:

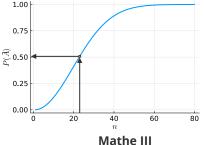
$$- A = \{(i_1, ..., i_n) | i_j \in \{1, ..., 365\} \land i_j \neq i_k \Leftrightarrow j \neq k\}$$

- Besser modelliert als Sequenz von *n* Zufallsexperimenten
 - $-n_1 = 365$
 - $-n_2 = 364$
 - $n_3 = 363, ...$
- Daraus folgt für die Wahrscheinlichkeit, dass in einer Gruppe von n Personen mindestens zwei Personen am gleichen Tag Geburtstag haben

$$P_{\text{naive}}(\bar{A}) = 1 - P_{\text{naive}}(A) = 1$$

$$\frac{|A|}{|\Omega|} = 1 - \frac{365 \cdot 364 \cdot \dots \cdot (365 - n + 1)}{365 \cdot 365 \cdot \dots \cdot 365} = 1 - \prod_{j=1}^{n} \frac{365 - j + 1}{365}$$





Unit 1b - Wahrscheinlichkeit

12/20



- 1. Organisatorisches
- 2. Wahrscheinlichkeitsbegriff
- 3. Geschichte der Wahrscheinlichkeit
- **4.** Wahrscheinlichkeitsräume und σ-Algebra
- 5. Rechenregeln von Wahrscheinlichkeitsräumen
- 6. Gleichverteilung
- 7. Counting Prinzip
- 8. Permutationen, Variationen und Kombinationen
 - Numerische Approximation

Mathe III

Permutationen



- **Problem**: Wir haben *n* Objekte und *n* Zufallsexperimente, wo wir jeweils eines der Objekte zufällig auswählen und aus der Menge entfernen. Wieviel verschiedene Ergebnisse gibt es bei den *n* Zufallsexperimenten?
 - Bemerkungen
 - Ist identisch zur Frage "wieviel verschiedene Anordnungen gibt es für n Objekte?"
 - Wurde schon von Jacob Bernoulli untersucht.
 - Kann mit dem *Counting* Prinzip ganz leicht gelöst werden.
- **Definition (Permutationen)**. Für n Objekte gibt es genau $n! = n \cdot (n-1) \cdot \dots \cdot 2 \cdot 1$ viele verschiedene Anordnungen die auch Permutation genannt werden.
 - Beispiel 1. In einem Seminar sind 6 Studenten und 4 Studentinnen die eine Klausur schreiben. Jeder schreibt eine andere Note. Wie viele Rankings nach Noten gibt es?
 - **Lösung**: $10! = 10 \cdot 9 \cdot 8 \cdot 7 \cdot 6 \cdot 5 \cdot 4 \cdot 3 \cdot 2 \cdot 1 = 3628800$
 - Beispiel 2. Wenn man die Rankings der Studenten und Studentinnen separat betrachtet, wieviel Rankings gibt es dann (d.h., die Rankings zwischen Studenten und Studentinnen spielen keine Rolle)?
 - **Lösung**: $6! \cdot 4! = 720 \cdot 24 = 17280$

Objekte: a, b, c

- 1. a, b, c
- 2. a, c, b
- 3. b, a, c
- 4. b, c, a
- *5. c*, *a*, *b*
- 6. c, b, a

Mathe III

Unit 1b - Wahrscheinlichkeit

14/20

Variationen



- **Problem**: Wir haben n Objekte und k < n Zufallsexperimente, wo wir jeweils eines der Objekte zufällig auswählen und aus der Menge entfernen. Wieviel verschiedene Ergebnisse gibt es bei den k Zufallsexperimenten?
 - Bemerkungen
 - Ist identisch zur Frage "wieviel verschiedene Variationen von k Objekten aus n Objekten gibt es, wenn die Reihenfolge der Auswahl einen Unterschied macht?"
 - Kann mit dem *Counting* Prinzip ganz leicht gelöst werden.
- **Definition (Variationen)**. Wenn man k Objekte aus n > k Objekten mit Beachtung der Reihenfolge auswählt, ist die Anzahl der Variationen

$$n \cdot (n-1) \cdot \dots \cdot (n-k+1) = \frac{n!}{(n-k)!}$$

- □ **Beispiel**. Wähle *k* eindeutige Tage aus 365 Tagen aus (Geburtstagsparadoxon)
 - **Lösung**: $365 \cdot 364 \cdot \dots \cdot (365 k + 1) = \frac{365!}{(365-k)!}$

Mathe III

Kombinationen



- **Problem**: Wir haben n Objekte und k < n Zufallsexperimente, wo wir jeweils eines der Objekte zufällig auswählen und aus der Menge entfernen. Wieviel verschiedene Ergebnisse gibt es bei den k Zufallsexperimenten, wenn es bei der Auswahl der k Objekte nicht darauf ankommt, wann sie ausgewählt wurden?
 - Bemerkungen

Anzahl Permutationen

von k Objekten

- Ist identisch zur Frage "wieviel verschiedene Teilmengen der Größe k aus einer Menge der Größe n gibt es?"
- Kann mit Hilfe von Variationen und Permutationen ganz leicht gelöst werden.
- **Definition (Kombination)**. Die Anzahl von eindeutigen Teilmengen der Größe *k* aus einer Menge der Größe n ist

Auswahl von
$$k$$
 Objekten $n \cdot (n-1) \cdot \dots \cdot (n-k+1) = \frac{n!}{(n-k)! \cdot k!} = \binom{n}{k}$

Gesprochen: " n über k "

(" n choose k ")

Mathe III

("n choose k")

Kombinationen: Beispiele



- Beispiel 1. Zur Wahl des Fachschaftsrats aus 5 Personen stehen 6 Studenten und 9 Studentinnen zur Wahl. Wie wahrscheinlich ist es, dass der Fachschaftsrat aus 2 Studenten und 3 Studentinnen bestehen wird?
 - □ Anzahl von möglichen Fachschaftsräten: $\binom{15}{5}$
 - Anzahl von 2 Studenten aus 6 Studenten: $\binom{6}{2}$
 - Anzahl von 3 Studentinnen aus 9 Studentinnen: $\binom{9}{3}$

$$P = \frac{\binom{6}{2} \cdot \binom{9}{3}}{\binom{15}{5}} = \frac{\frac{6 \cdot 5}{1 \cdot 2} \cdot \frac{9 \cdot 8 \cdot 7}{1 \cdot 2 \cdot 3}}{\frac{15 \cdot 14 \cdot 13 \cdot 12 \cdot 11}{1 \cdot 2 \cdot 3 \cdot 4 \cdot 5}} = \frac{60}{143} = 41.958\%$$

- **Beispiel 2**. Wie viele verschiedene Worte kann man aus STATISTICS formen?
 - □ Ergebnisraum: Positionen der drei "S", der drei "T", der zwei "I", des "A" ("C" folgt dann)

$$\binom{10}{3} \cdot \binom{7}{3} \cdot \binom{4}{2} \cdot \binom{2}{1} = \frac{10!}{3! \cdot 3! \cdot 2!} \cdot \frac{10!}{2! \cdot 3! \cdot 2!} = 50 \, 400$$

Mathe III

Unit 1b - Wahrscheinlichkeit

Positionen von "S"

Positionen von "T" Positionen von "l"

__Positionen von "A"

Numerische Approximation



- Beobachtung: Fakultätsfunktion wächst sehr schnell durch Produktbildung!
 - Aber: Gleitkommadarstellung können aber nur Zahlen bis zu 380 Stellen darstellen!
- Folge: In der Praxis wird nur der Logarithmus von Wahrscheinlichkeiten gespeichert!



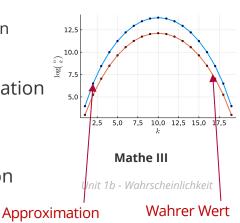
- Aus Produkten werden Summen und aus Exponenten werden Produkte
- Wir benötigen effiziente Approximation vom Logarithmus der Fakultätsfunktion
- Satz (Stirling's Approximation). Für alle $n \in \mathbb{N}$ gilt die folgende Approximation $\log(n!) = n \cdot \log(n) n + \mathcal{O}(\log(n))$
- Korollar. Für alle $n \in \mathbb{N}$ und $k \in \mathbb{N}$ mit $k \le n$ gilt die folgende Approximation

$$\log \binom{n}{k} \approx n \cdot H \left(\frac{k}{n}\right)$$

$$H(p) = -[p \cdot \log(p) + (1-p) \cdot \log(1-p)]$$



James Stirling (1692 – 1770)



18/20

Stirling's Approximation: Herleitung



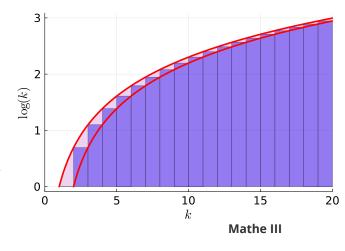
- **1. Schritt**: Logarithmus der Fakultät ist Summe der Logarithmen $\log(n!) = \log(1 \cdot 2 \cdot \dots \cdot n) = \log(1) + \log(2) + \dots + \log(n)$
- **2. Schritt**: Rechtecke durch glatte Funktion approximieren

$$\log(n!) = \sum_{i=1}^{n} \log(i) \approx \int_{1}^{n} \log(x) dx$$

3. Schritt: Bestimmtes Integral berechnen

$$\int_{1}^{n} \log(x) dx = x \cdot \log(x) - x \Big|_{1}^{n} = n \cdot \log(n) - n + 1$$

Genauere Approximation durch präzisere Integration



Unit 1b - Wahrscheinlichkeit

Stirling's Approximation



Viel Spaß bis zur nächsten Vorlesung!