

WIE ZUFALL BEIM ZÄHLEN HILFT (7)

Anwendung 1: Kombinatorisches Zählen

← Anzahl Möglichkeiten:
die
6.6 Bel.

2

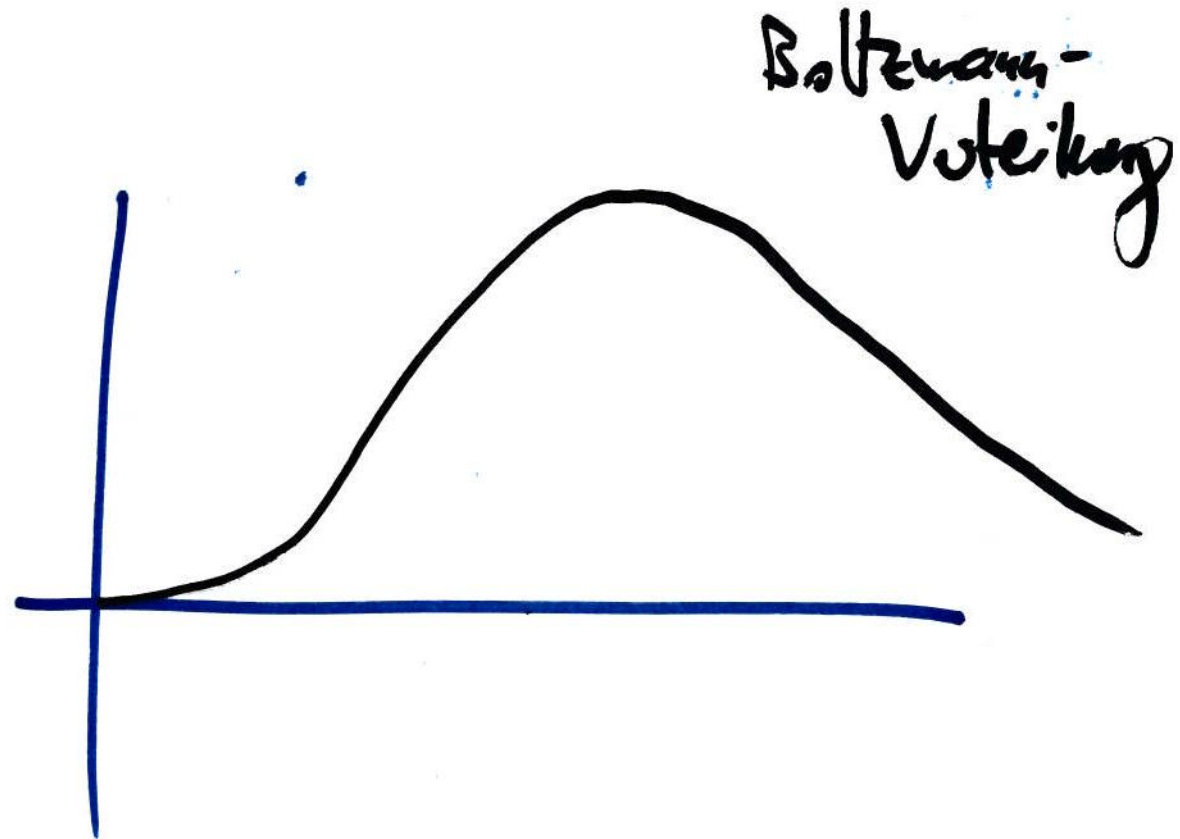
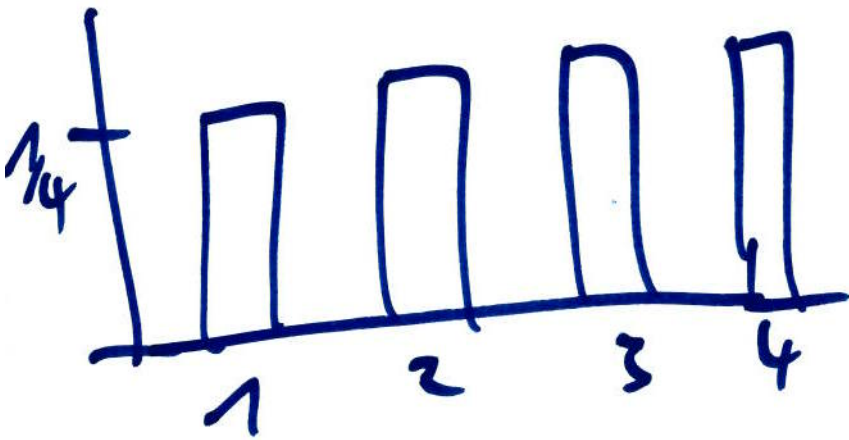
1	0	1	0	0	1
0	1	1	0	1	0
0	1	1	0	1	0
1	1	0	1	1	0
1	1	1	1	0	1
1	0	0	1	1	1

Anzahl Mögl.
mit Döner bel.:
2! schwierig!

0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	1
0	0	1	0	0	0
0	0	0	0	0	0
0	1	0	0	1	0
0	0	0	0	0	0

Anwendung 2: gezinkter Zufall

②

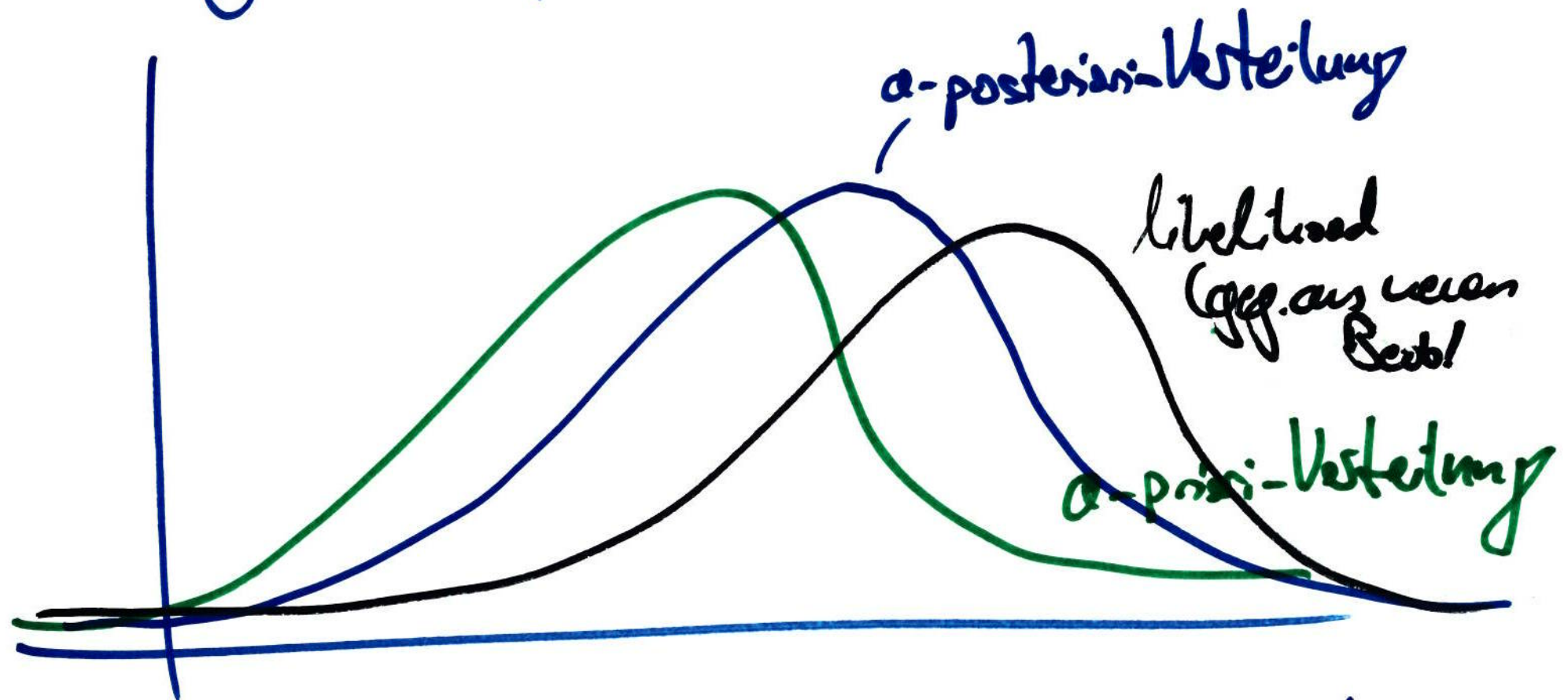


Boltzmann-
Verteilung



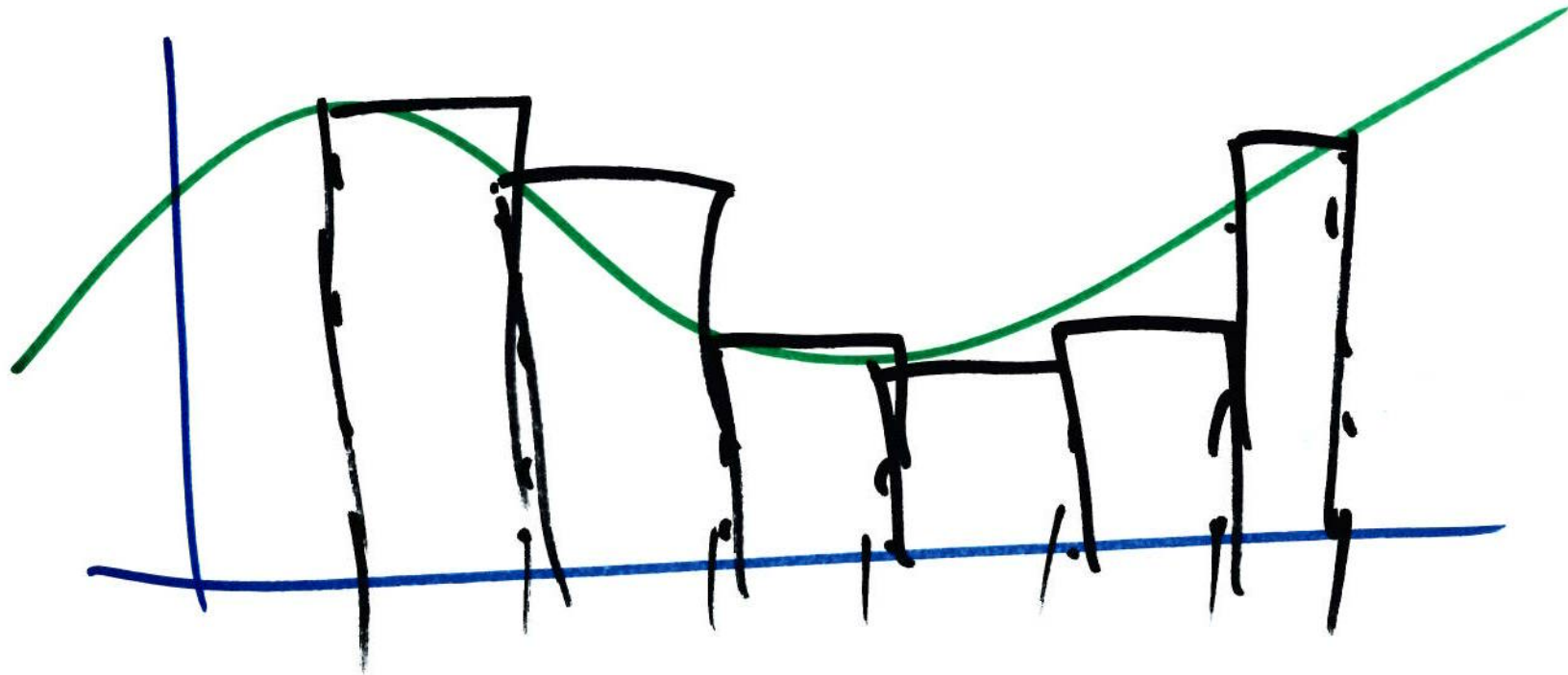
Simulation physikalischer
Systeme

Anwendung 3: Bayessche Statistik



Anwendung 4: (Hochdimensionale) Integrale berechnen
 $\int \int \int \int \int \dots dx_1 dx_2 dx_3 dx_4 dx_5 \dots$

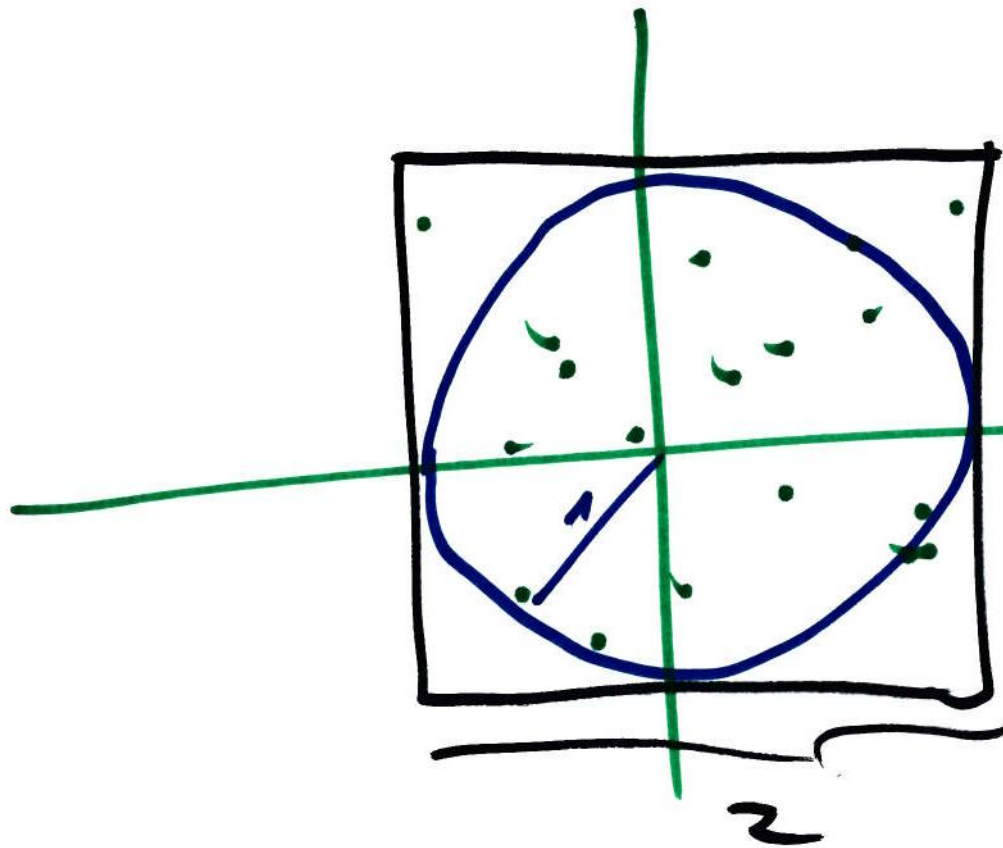
④



Fläche der Dimensionalität

Warum, wo Zufall hilft:

5



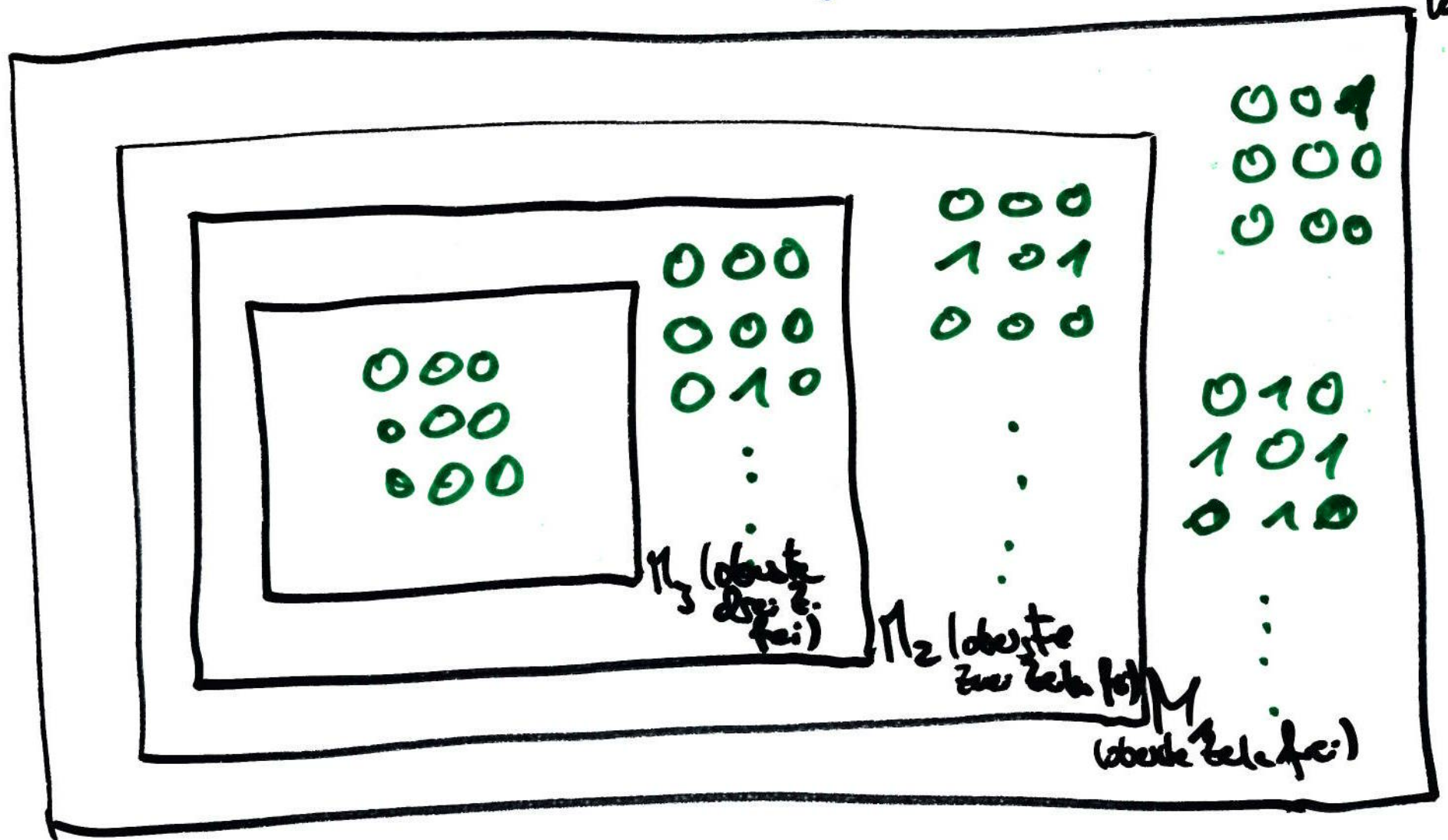
Anzahl derjenigen
Dartwürfe, die
im Kreis landen
 $\approx \frac{\pi}{2.2}$

Zu AUFWENNUNG ↑

⑥

FILTRIERUNG

M_0 (alle Zeh.
konfig.)



$$\frac{1}{|M_0|} = \frac{|M_2|}{|M_1|} \cdot \frac{|M_1|}{|M_0|}$$

↑
Anzahl
Elemente
von M_0

↑
Anteil derjenigen Konf. aus M_0 ,
welche in M_1 liegen

bei der Filterung
darauf achten, dass
der Anteil „verfällt“
ist (z.B. $> \frac{1}{100}$)

← lässt sich durch
Simulation näherungsweise
bestimmen

← aber auch darauf achten, dass die Anzahl Faltungen
niedrig bleibt

0	1	0	1
0	0		0

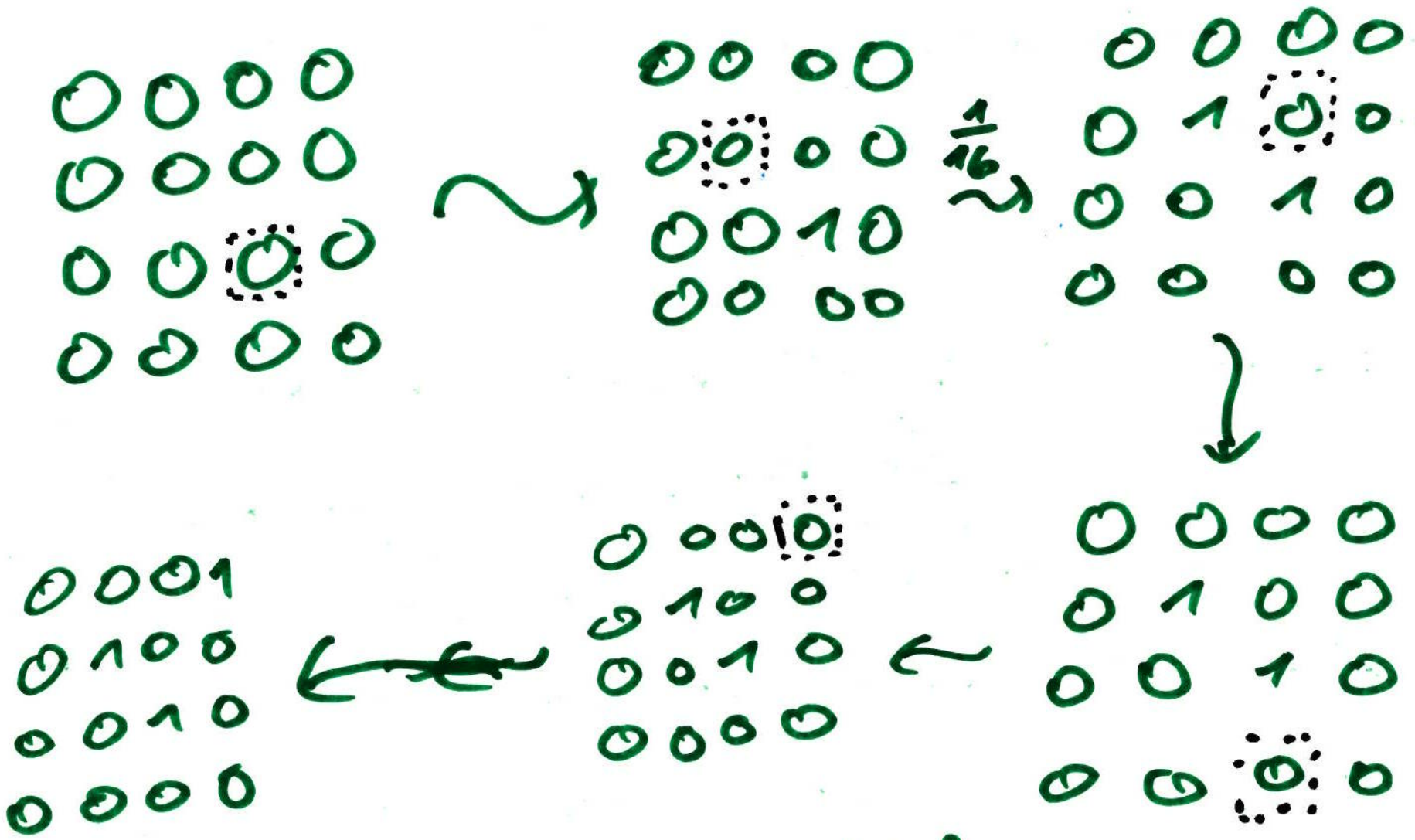
Beim „Zicken mit Prinzip“
 erhält man zwei neue zulässige
 Konfigurationen (i), die
 beide Konfigurationen weder
 bevorzugt noch andere bevor-
 zugt (ii).

MCMC-Verfahren, um repräsentative Ziehungen zu erhalten: ⑨

Leine Bewertung
als Bewertung

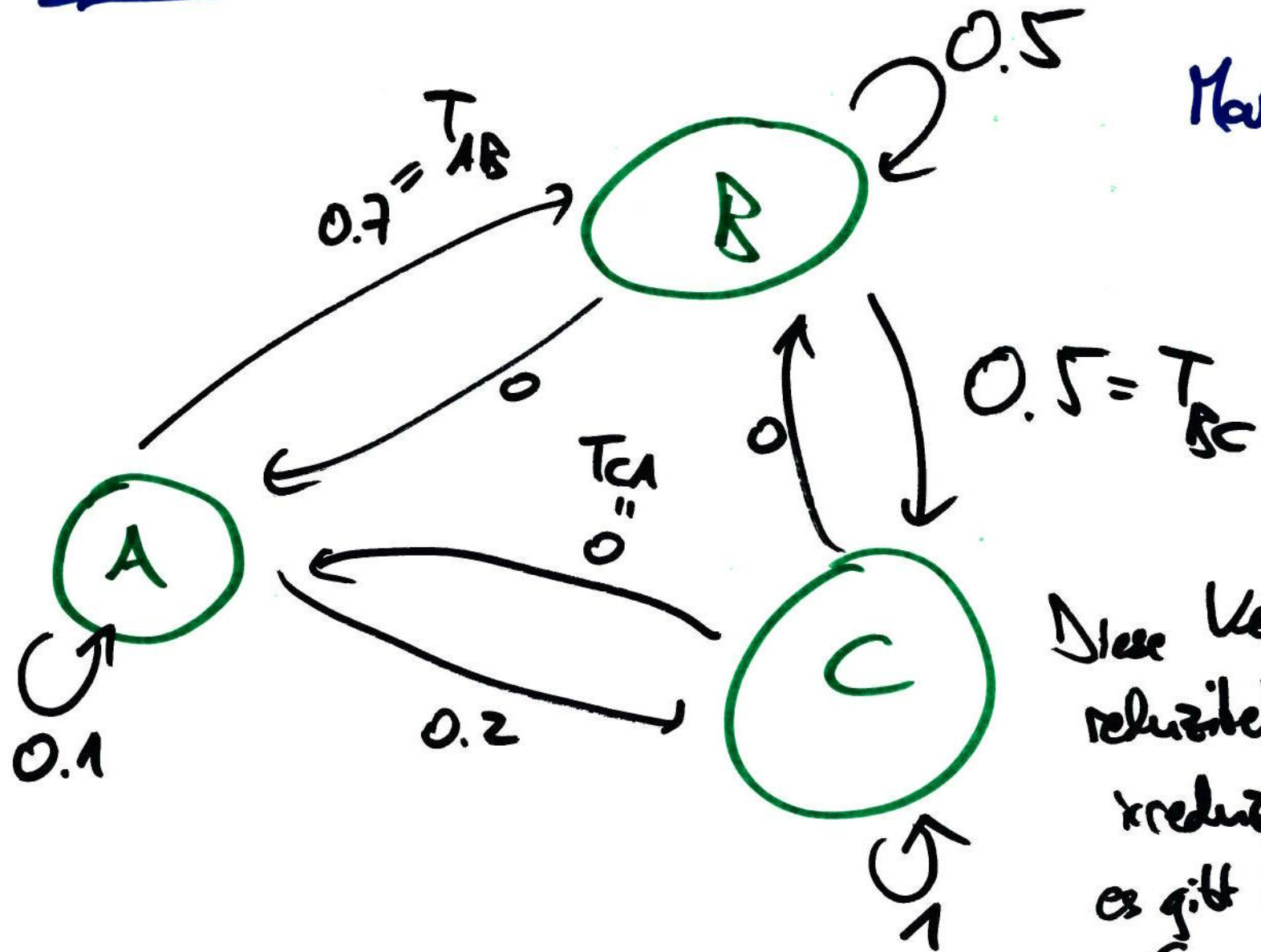
1. Beginne mit irgendeiner zulässigen Konfiguration, z.B. $\begin{smallmatrix} 000 \\ 000 \\ 000 \end{smallmatrix}$.
2. Wähle zufällig eine ~~Platz~~^{Position} aus.
3. Falls die Änderung des Status bei dieser Position wieder zu einer zulässigen Konfiguration führt, dann akzeptiere diesen Vorschlag, andernfalls lehne ihn ab.
4. Gib die aktuelle Konfiguration aus.
5. Zurück zu Schritt 2.

10



Wieso liefert dieses Verfahren
repräsentative Stichproben?

DER ERGODENSATZ



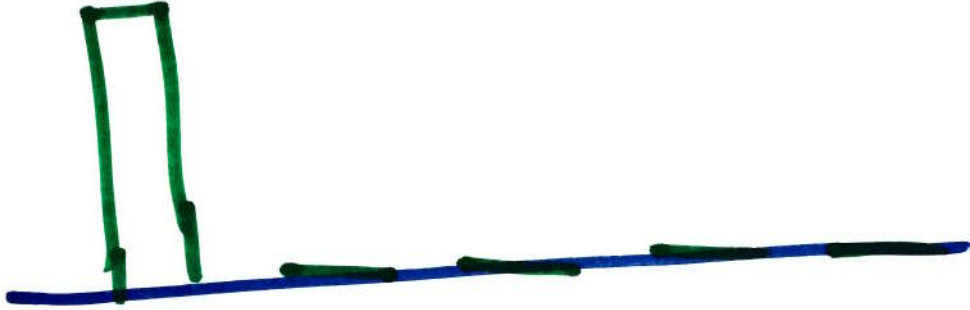
Markovkette

Diese Kette ist
reduzibel (nicht
irreduzibel), denn
es gibt keine Mögl.,
von C nach A zu
wechseln.

WIKIPEDIA-EXPERIMENT

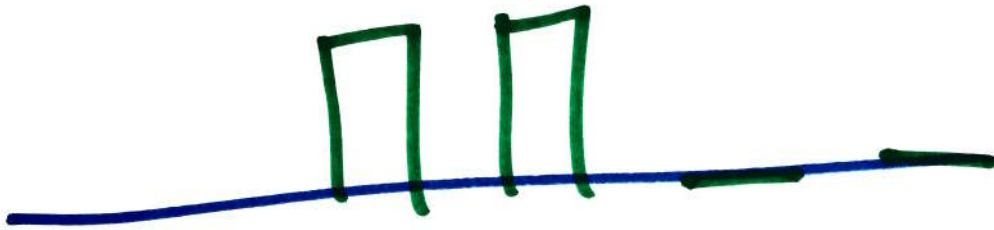
1a

①

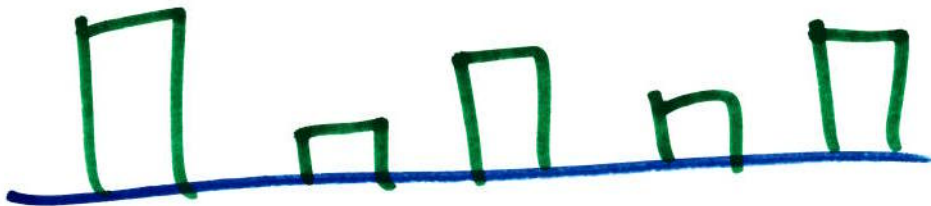


Nach einiger Zeit
stellt sich eine
stationäre Verteilung ein.

②



③



Satz: Sei eine irreduzible und aperiodische Markovkette gegeben. (12)
 Dann gibt es eine stationäre Verteilung $(p_i)_{i \in I}$:

$\lim_{n \rightarrow \infty} P(\text{im } n\text{-ten Zug liegt Zustand } i \text{ vor,} \\ \text{gegeben dass man bei Zug 0 mit} \\ \text{Zustand } x_0 \text{ begann}) = p_i$

Zusatz: für alle Wahlen x_0 des Anfangszustands.
 Setze für eine Verteilung $(q_i)_i$ die detaillierte Gleich-
gewichts-
bedingung:

$$q_i \cdot \textcircled{T_{ij}} = q_j \cdot T_{ji}$$

für alle Zustände i, j .

Dann gilt: $p_i = q_i$ für alle Zustände i .
 Wsk. für den Übergang von Zustand i zu Zustand j

$$q_i = \frac{1}{|H_0|}$$

13

det. Gl. bed: $\frac{1}{|H_0|} \cdot T_{ij} \stackrel{?}{=} \frac{1}{|H_0|} \cdot T_{ji}$

$$\Leftrightarrow T_{ij} = T_{ji}$$

5. Metropolis-Algorithmus
(eine der zehn wichtigsten
Algorithmen)