

# Algorithmen und Berechenbarkeit: Vorlesung 01 - Mitschrift

Letztes Update: 2018/03/09 - 17:52 Uhr

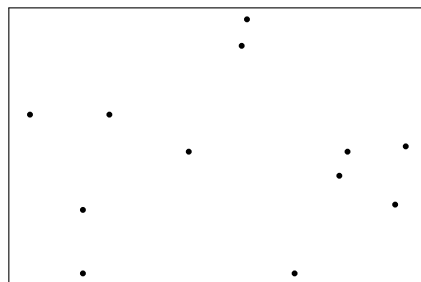
## Randomisierte Algorithmen

*Randomisierte Algorithmen* sind Algorithmen, die Probleme unter Einbeziehung einer Zufallsquelle (z.B. Münzwurf, Zufallsgenerator) lösen. In manchen Fällen sind diese Algorithmen einfacher und effizienter als ihre deterministischen Pendanten.

Randomisierte Algorithmen werden nach *dem Verbrauch von Zufall* bewertet (im Gegensatz zu „normalen“ Algorithmen, die nach Platz- und Zeitbedarf bewertet werden). Die „Generierung“ echten Zufalls ist jedoch **teuer**.

## Closest-Pair

Gegeben sei eine Menge  $P$  von Punkten im  $\mathbb{R}^2$ . Finde  $p_1, p_2 \in P$  für die  $|p_1, p_2|$  (euklidische Distanz) minimal.



### Ansatz 1: Naiv

Man betrachtet  $P_1$  und berechnet die Distanzen zu  $P_2, P_3, \dots, P_n$ , danach betrachtet man  $P_2$  und berechnet die Distanzen zu  $P_3, P_4, \dots, P_n$ . Dies wird für alle verbleibenden Punkte gemacht. Es ergibt sich hieraus eine Laufzeit von

$$\mathcal{O}\left(\sum_{i=1}^{n-1}\right) = \mathcal{O}\left(\frac{(n-1) \cdot n}{2}\right) = \mathcal{O}(n^2)$$

und den tabellarisch aufgelisteten Laufzeiten.

n	Rechnung	Ergebnis
= 100	$100^2 \cdot 10^{-9}$	$= 10^{-5}$ 10 $\mu$ s
= 1000	$1000^2 \cdot 10^{-9}$	$= 10^{-3}$ 1 ms
= 10000	$10000^2 \cdot 10^{-9}$	= 10 10 s
= 1000000	$1000000^2 \cdot 10^{-9}$	$= 10^3$ 10 min

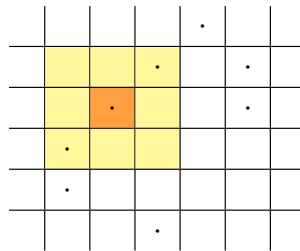
1-GHz-Prozessor (1.000.000.000 Instruktionen pro Sekunde) für  $\mathcal{O}(n^2)$

## Ansatz 2: Randomisiert (Las-Vegas)

Ein randomisierter Ansatz des Closest-Pair-Problems hat eine *erwartete* Laufzeit von  $\mathcal{O}(n)$  und funktioniert folgendermaßen:

Sei  $P$  die Punktemenge mit  $P_1, P_2, P_3, \dots, P_n$  und sei  $\delta_i$  die aktuelle Closest-Pair-Distanz. Für das **Einfügen** eines neuen Punktes  $P_{i+1}$  gilt allgemein: Die neue Closest-Pair-Distanz erhält man, wenn man die Abstände vom neuen Punkt zu allen bisherigen Punkten berechnet und überprüft, ob es einen noch kürzeren Abstand zweier Punkte gibt als  $\delta_i$ .

Optimiert werden kann das Einfügen durch die folgende Überlegung: Da  $\delta_i$  bekannt ist, kann nun ein Gitter mit einer Maschenweite (Breite der Zeilen/Spalten) von  $\delta_i$  erzeugt werden.



Beim **Einfügen** eines neuen Punktes wird zuerst der neue Punkt  $P_{i+1}$  im Gitter (orange) lokalisiert. Anschließend werden alle Punkte in den angrenzenden Zellen (gelb) mit dem neuen Punkt  $P_{i+1}$  verglichen. Gilt

- $\delta_{i+1} = \delta_i$  : Ist die neue Closest-Pair-Distanz identisch mit der alten (**guter Fall**), so muss nichts weiter getan werden und es ergibt sich eine Laufzeit von  $\mathcal{O}(1)$ .
- $\delta_{i+1} < \delta_i$  : Ist die neue Closest-Pair-Distanz kleiner als die alte (**schlechter Fall**), so muss das Gitter mit der Maschenweite  $\delta_{i+1}$  neu aufgebaut werden. Im schlechtesten Fall ergibt sich somit eine Laufzeit von  $\mathcal{O}(n^2)$ .

Da es auch Fälle geben kann, in denen jeder neu eingefügte Punkt gleichzeitig auch ein neues Closest-Pair bildet, das Gitter also bei jedem Einfügeschritt neu aufgebaut werden muss (Liste, sortiert nach größtem Abstand zueinander), werden die Punkte in *zufälliger Reihenfolge* einzufügt. So bleibt eine Wahrscheinlichkeit von  $\frac{2}{i+1}$ , dass der nächste Punkt ein Closest-Pair-Punkt ist. Die erwarteten Kosten des Einfügens **pro Punkt** sind

$$\leq \underbrace{\frac{2}{i+1} \cdot \mathcal{O}(i)}_{\text{schlechter Fall}} + \underbrace{\mathcal{O}(1)}_{\text{guter Fall}} = \mathcal{O}(1) + \mathcal{O}(1) = \mathcal{O}(1)$$

Der Erwartungswert für das Einfügen ergibt sich zu

$$\begin{aligned} E \left[ \sum_{i=1}^n (\text{Kosten für Einfügen von } P_i) \right] &= \sum_{i=1}^n E[\text{Kosten für Einfügen von } P_i] \\ &= \sum_{i=1}^n \mathcal{O}(1) = \mathcal{O}(n) \end{aligned}$$

**Satz:** Die Wahrscheinlichkeit, beim Einfügen eines neuen Punktes  $P_{i+1}$  das Gitter neu aufbauen zu müssen, ist  $< \frac{2}{i+1}$ .

**Beweis:** Das Gitter muss genau dann neu aufgebaut werden, wenn der neue Punkt  $P_{i+1}$  einer der beiden Punkte ist, welche das Closest-Pair in der Menge der ersten  $i+1$  Punkte bestimmen. Jeder der ersten  $i+1$  Punkte ist mit gleicher Wahrscheinlichkeit der  $P_{i+1}$ . Falls das Closest-Pair eindeutig ist, gilt

$$\Pr(\text{Gitter muss neu aufgebaut werden}) = \frac{2}{i}$$

**Wichtig:** Wenn der Algorithmus länger braucht, hat das nichts mit der Eingabe zu tun. Der randomisierte Closest-Pair-Algorithmus berechnet **immer** ein korrektes Resultat.  $\square$

### Ansatz 3: Deterministisch

Ein Closest-Pair kann in  $\mathcal{O}(n \cdot \log(n))$  berechnet werden. Es kann sogar gezeigt werden, dass Closest-Pair  $\in \Omega(n \cdot \log(n))$ , es also gar nicht besser geht.

n	Rechnung	Ergebnis
= 1000000	$10^6 \cdot 6 \cdot 10^{-9}$	6 ms
1-GHz-Prozessor für $\mathcal{O}(n \cdot \log(n))$		

**Beweis:** Man weiß, dass Elementuniqueness (gegeben  $n$  Zahlen  $\rightarrow$  man prüft, ob eine Zahl doppelt vorkommt)  $\Omega(n \cdot \log(n))$  braucht.

Wenn nun Closest-Pair vergleichsbasiert besser als  $o(n \cdot \log(n))$  gelöst werden könnte, so könnte man auch Elementuniqueness in dieser Zeit lösen. Das gilt jedoch nur in einem anderen Rechenmodell (Randomisierung und Abrundung).  $\square$

## Anhang

### Zufallsvariable und Erwartungswert

Sei  $X$  die Zufallsvariable *Augenzahl beim Wurf* mit einem normalen Würfel. Der Erwartungswert berechnet sich zu

$$\begin{aligned} E[X] &= \sum \text{Ereignis} \cdot \Pr(\text{Ereignis}) \\ &= \frac{1}{6} \cdot 1 + \frac{1}{6} \cdot 2 + \frac{1}{6} \cdot 3 + \frac{1}{6} \cdot 4 + \frac{1}{6} \cdot 5 + \frac{1}{6} \cdot 6 \\ &= 3,5 \end{aligned}$$