





# **BLOOM-FILTER**Eine probabilistische Datenstruktur



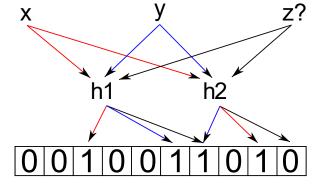






# **Gliederung**

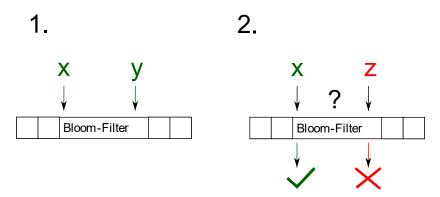
- Prinzipielle Idee
- Anwendungen
- Funktionsweise und Operationen
- Varianten
- Zusammenfassung
- Quellen





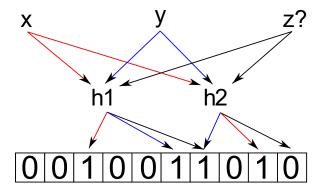
## Prinzipielle Idee

- Erfunden durch Burton H. Bloom 1970 [1]
- Zur Überprüfung, ob Elemente in einer bestimmten Menge enthalten sind
- Effizient und platzsparend
- Ohne dabei Elemente selbst zu speichern
- Probabilistische Datenstruktur → Falsch-Positiv-Rate



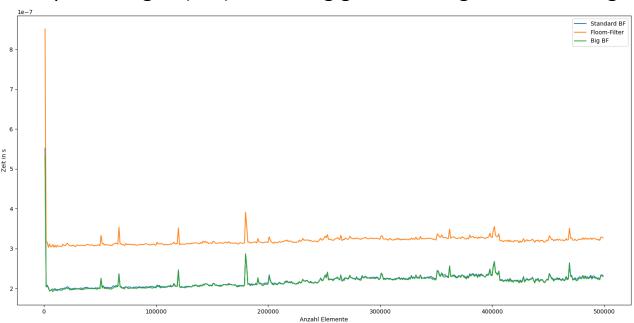


- Array der Länge m Bit voller Nullen [1]
- n einzufügende Elemente
- k unabhängige Hash-Funktionen (z.B. Murmur Hash [6])
- <u>Einfügen:</u> [1], [4]
  - Einzufügende Elemente werden auf Werte zwischen 0 und n-1 gehasht
  - Bits an diesen Stellen auf Eins gesetzt
  - Zeit-/Rechenaufwand pro Element unabhängig von Arraygröße
  - Nur von **k** abhängig  $\rightarrow O(k)$



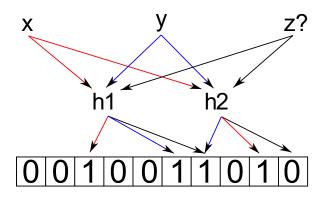


Zeit pro Einfügen (in s) in Abhängigkeit der insgesamt einzufügenden Elemente



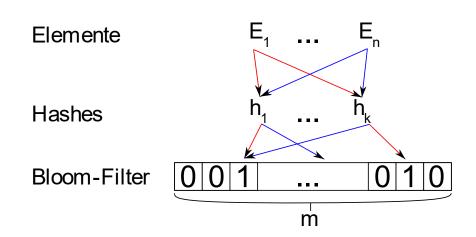


- <u>Überprüfen:</u> [1], [4]
  - Zu prüfendes Element wird auf Werte zwischen 0 und n-1 gehasht
  - Bits an diesen Stellen getestet
  - Fall 1: mindestens eine Stelle ist Null
     → sicher kein Mitglied
  - Fall 2: alle Stellen sind Eins
     → vermutlich ein Mitglied
  - Falsch-Positiv-Rate (FPP)
  - Wieder nur von **k** abhängig  $\rightarrow O(k)$





- **Optimale Wahl der Parameter:** 
  - **m** Bit Länge
  - **n** einzufügende Elemente **FPP** Falsch-Positiv-Rate
- **k** unabhängige Hash-Funktionen





- **Optimale Wahl der Parameter:** 
  - m Bit Länge

- **k** unabhängige Hash-Funktionen
- n einzufügende Elemente
   FPP Falsch-Positiv-Rate

Wahrscheinlichkeit für ein Bit, noch Null zu sein: [5]

$$\left(1-\frac{1}{m}\right)^{km}$$

Somit ist die Wahrscheinlichkeit für k Einsen (FPP): [5]

$$FPP = \left(1 - \left(1 - \frac{1}{m}\right)^{nk}\right)^k \approx \left(1 - e^{-kn/m}\right)^k$$



- **Optimale Wahl der Parameter:** 
  - **m** Bit Länge

- **k** unabhängige Hash-Funktionen
- **n** einzufügende Elemente **FPP** Falsch-Positiv-Rate

Da FPP möglichst klein sein soll ergibt sich: [6]

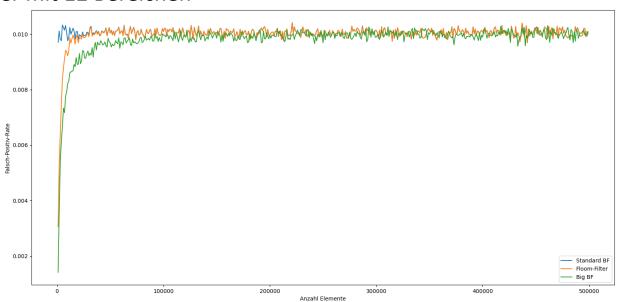
$$m = -\frac{n \ln FPP}{(\ln 2)^2}$$

Weiterhin ist die optimale Anzahl Hash-Funktionen k: [7]

$$k = \frac{m}{n} \ln 2$$

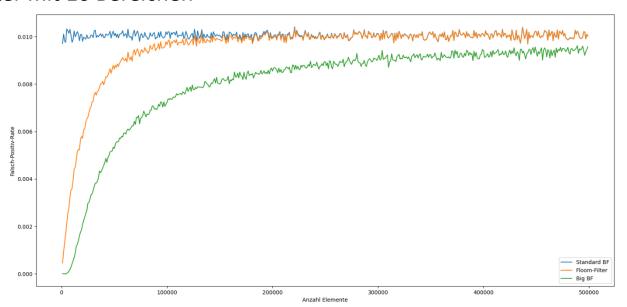


Falsch-Positiv-Rate (Soll: 0.01) in Abhängigkeit der insgesamt einzufügenden Elemente Floom-Filter mit 12 Bereichen



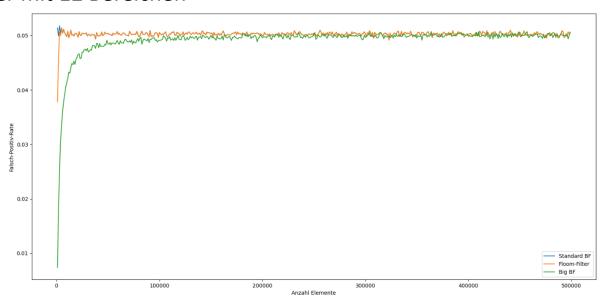


Falsch-Positiv-Rate (Soll: 0.01) in Abhängigkeit der insgesamt einzufügenden Elemente Floom-Filter mit 16 Bereichen



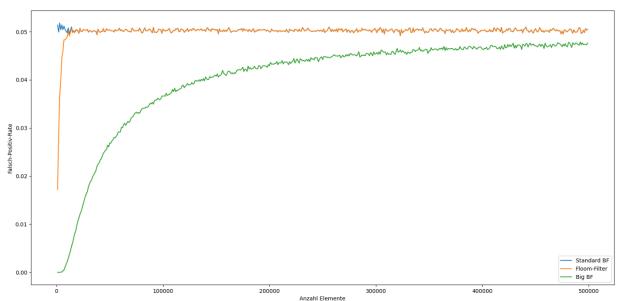


Falsch-Positiv-Rate (Soll: 0.05) in Abhängigkeit der insgesamt einzufügenden Elemente Floom-Filter mit 12 Bereichen





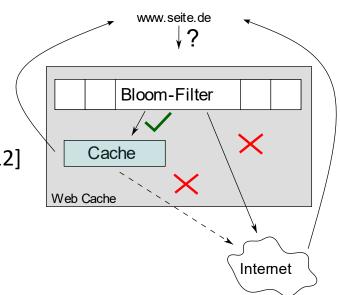
Falsch-Positiv-Rate (Soll: 0.05) in Abhängigkeit der insgesamt einzufügenden Elemente Floom-Filter mit 16 Bereichen





# Anwendungen

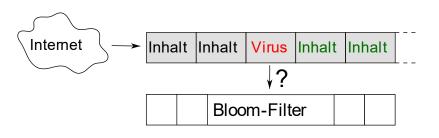
- Allgemein: Überall, wo in kurzer Zeit eine Aussage über Mitgliedschaft eines Elements in einer vorhandenen Menge Elementen gefragt ist [2]
- Netzwerkanwendungen:
  - Routing [10]
  - Verhinderung von Loops [11]
  - IP-Routenverfolgung [12]
  - Verhindern von DDoS-Angriffen [3], [12]
  - Web-Caches [13]





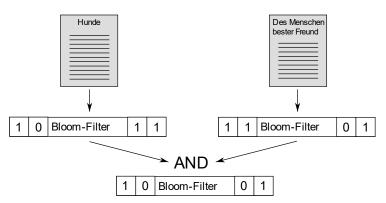
# Anwendungen

- Sicherheitsanwendungen:
  - Intrusion Detection Systems [14]
  - Verschlüsselte Suche [2]
  - Datenbanken [15]



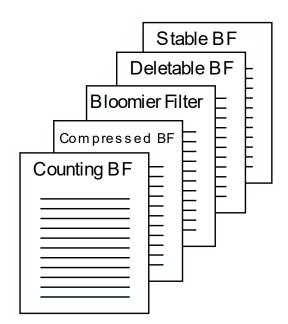
#### Weitere Anwendungen:

- Rechtschreibprüfung [16]
- Longest Prefix Matching [17]
- Suchmaschinen [18]





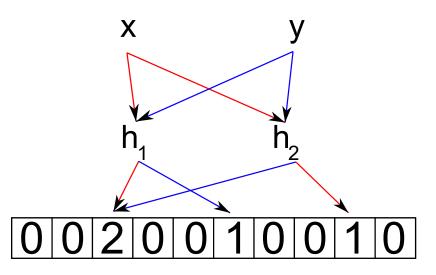
- Dutzende Varianten, je nach Anwendung
- Setzen an unterschiedlichen Stellen und Problemen an, um für jeweilige Bedürfnisse zu optimieren
- Beispiele: Counting BF, Variable
   Increment BF, Compressed BF, Scalable
   BF, Generalized BF, Bloomier Filter,
   Stable BF, Weighted BF, Deletable BF,
   Spectral BF, Robust BF, ...





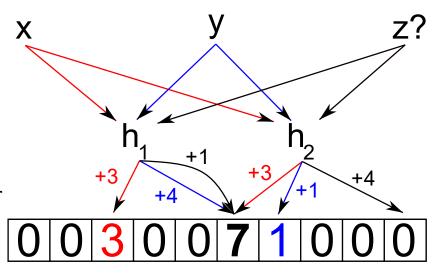
- Counting BF: [7]
  - Statt je nur ein Bit, werden mehrere als Zähler verwendet
  - Pro Eintrag Zähler um Eins erhöht

  - Erhöhter Platzbedarf



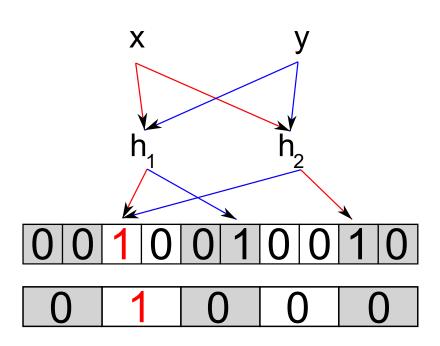


- Variable Increment BF: [8]
  - Baut auf Counting BF auf
  - Erhöht um speziell bestimmte Zahlen aus  $B_h$ -Reihen
  - Summen sind distinkt
  - Somit zusätzliche Überprüfung über Wert, nicht nur anhand der Position im Array
  - Erhöhter Platzbedarf





- **Deletable BF**: [9]
  - Teilt Array in b Bereiche
  - Zusätzlich b Bit Extraspeicher
  - Wenn bereits auf Eins stehendes Feld wieder gesetzt werden soll, wird der Bereich markiert
  - So manchmal löschen ermöglicht
     → wenn Bereich nicht markiert,
     kann Bit darin entfernt werden
  - Erhöhter Platzbedarf, aber weniger als bei Counting BF





# Zusammenfassung

- In Praxis und Literatur seit Erfindung (1970) oft thematisiert
- Beliebt aufgrund der Effizienz und Vielseitigkeit
- Ständige Weiterentwicklung, neue Varianten
  - → Welche Variante ist am **besten**?
- Benötigt meist weitere Datenstruktur, die Daten wirklich speichert
- Ist eine Datenstruktur mit den Eigenschaften des Bloom-Filters möglich, die zudem die Elemente selbst speichert?



- [1] Burton H. Bloom, 1970, Space/time trade-offs in hash coding with allowable errors, *Communications of the ACM* 13, Issue 7, 422–426. DOI: https://doi.org/10.1145/362686.362692.
- [2] Saibal Kumar Pal and Puneet Sardana, 2012, BLOOM FILTERS & THEIR APPLICATIONS, International Journal of Computer Applications Technology and Research 1, 25–29. DOI: https://doi.org/10.7753/2012.1006 https://ui.adsabs.harvard.edu/link\_gateway/2012IJCAT...1...25P/doi:10.7753/2012.100
- [3] Ripon Patgiri, Sabuzima Nayak, and Samir Borgohain. 2018. Preventing DDoS using Bloom Filter: A Survey. *ICST Transactions on Scalable Information Systems* 5, 19, 155865. DOI: <a href="https://doi.org/10.4108%2Feai.19-6-2018.155865">https://doi.org/10.4108%2Feai.19-6-2018.155865</a>



- [4] Bloom Filter. *Brilliant.org*. Retrieved 18:02, May 12, 2022, from https://brilliant.org/wiki/bloom-filter/
- [5] Fabio Grandi. 2018. On the analysis of Bloom filters. *Information Processing Letters* 129, 35–39. DOI: https://doi.org/10.1016/j.ipl.2017.09.004
- [6] Nayak, S. and Patgiri, R. 2021. *RobustBF: A High Accuracy and Memory Efficient 2D Bloom Filter*. DOI: https://doi.org/10.48550/arxiv.2106.04365
- [7] Fan, L., Cao, P., Almeida, J., and Broder, A. Z. 1998. Summary Cache: A Scalable Wide-Area Web Cache Sharing Protocol. In *Proceedings of the ACM SIGCOMM '98 Conference on Applications, Technologies, Architectures, and Protocols for Computer Communication*. SIGCOMM '98. Association for Computing Machinery, New York, NY, USA, 254–265. DOI: https://doi.org/10.1145/285237.285287



- [8] Rottenstreich Ori, Kanizo Yossi, and Keslassy Isaac. 2014. The Variable-Increment Counting Bloom Filter. *IEEE/ACM Trans. Networking* 22, 4, 1092–1105. DOI: <a href="https://doi.org/10.1109/TNET.2013.2272604">https://doi.org/10.1109/TNET.2013.2272604</a>
- [9] Rothenberg, C., Macapuna, C., Verdi, F., and Magalhaes, M. 2010. The deletable Bloom filter: a new member of the Bloom family. *IEEE Commun. Lett.* 14, 6, 557–559. DOI: https://doi.org/10.1109/LCOMM.2010.06.100344
- [10] Rhea S.C. and Kubiatowicz J. 2002. Probabilistic location and routing. In Proceedings. Twenty-First Annual Joint Conference of the IEEE Computer and Communications Societies, 1248-1257 vol.3. DOI: <a href="https://doi.org/10.1109/INFCOM.2002.1019375">https://doi.org/10.1109/INFCOM.2002.1019375</a>



- [11] Whitaker A. and Wetherall D. 2002. Forwarding without loops in Icarus. In 2002 IEEE Open Architectures and Network Programming Proceedings. OPENARCH 2002 (Cat. No.02EX571), 63–75. DOI: <a href="https://doi.org/10.1109/OPNARC.2002.1019229">https://doi.org/10.1109/OPNARC.2002.1019229</a>
- [12] Laufer Rafael P., Velloso Pedro B., Cunha Daniel de O., Moraes Igor M., Bicudo Marco D.D., Moreira Marcelo D.D., and Duarte Otto Carlos M.B. 2007. Towards Stateless Single-Packet IP Traceback. In 32nd IEEE Conference on Local Computer Networks (LCN 2007), 548–555. DOI: <a href="https://doi.org/10.1109/LCN.2007.15">https://doi.org/10.1109/LCN.2007.15</a>
- [13] Wang, J. 1999. A Survey of Web Caching Schemes for the Internet. *SIGCOMM Comput. Commun. Rev.* 29, 5, 36–46. DOI: <a href="https://doi.org/10.1145/505696.505701">https://doi.org/10.1145/505696.505701</a>
- [14] Dharmapurikar S., Krishnamurthy P., Sproull T., and Lockwood J. 2003. Deep packet inspection using parallel Bloom filters. In *11th Symposium on High Performance Interconnects*, *2003. Proceedings*, 44–51. DOI: https://doi.org/10.1109/CONECT.2003.1231477



- [15] Gremillion, L. L. 1982. Designing a Bloom Filter for Differential File Access. *Commun. ACM* 25, 9, 600–604. DOI: <a href="https://doi.org/10.1145/358628.358632">https://doi.org/10.1145/358628.358632</a>
- [16] Murugan, S., Bakthavatchalam, T. A., and Sankarasubbu, M. 2020. SymSpell and LSTM based Spell-Checkers for Tamil. <a href="http://uttamam.org/papers/20">http://uttamam.org/papers/20</a> 17.pdf
- [17] Dharmapurikar, S., Krishnamurthy, P., and Taylor, D. E. 2003. Longest Prefix Matching Using Bloom Filters. In *Proceedings of the 2003 Conference on Applications, Technologies, Architectures, and Protocols for Computer Communications*. SIGCOMM '03. Association for Computing Machinery, New York, NY, USA, 201–212. DOI: <a href="https://doi.org/10.1145/863955.863979">https://doi.org/10.1145/863955.863979</a>
- [18] Jain, N., Dahlin, M., and Tewar, R. 2005. Using Bloom Filters to Refine Web Search Results. In *Eighth International Workshop on the Web and Databases (WebDB '05)*. https://www.microsoft.com/en-us/research/wp-content/uploads/2017/01/webdb-167.pdf



- Bilder:
  - Folie 1 links: Photo by <u>Shahadat Rahman</u> on <u>Unsplash</u>
  - Folie 1 Mitte: Photo by <u>Carlos Muza</u> on <u>Unsplash</u>
  - Folie 1 rechts: Photo by <u>Pietro Jeng</u> on <u>Unsplash</u>
  - Folie 2 unten links: Photo by <u>FLY:D</u> on <u>Unsplash</u>



## **Diskussion**

- Prinzipielle Idee
- Anwendungen
- Funktionsweise und Operationen
- Varianten
- Zusammenfassung
- Quellen



### tu-freiberg.de

f TU Bergakademie Freiberg bergakademie freiberg TUBergakademie TUBergakademie

TU BERGAKADEMIE FREIBERG Universitätskommunikation Prüferstr. 2 09599 Freiberg Tel. +49(0)3731 39-2711, -3461 kommunikation@tu-freiberg.de







