Zufällige diskrete Strukturen

Ralph Neininger Institut für Mathematik J. W. Goethe-Universität Frankfurt a.M.

3. Alumni Treffen des Instituts für Mathematik

27. November 2010



Stochastische Modelle:



Stochastische Modelle:

— Catalan-Modell































Größen im BSB





 D_n — Tiefe des *n*-ten Knotens

= Abstand zwischen Wurzel und n-tem eingefügten Knoten

Größen im BSB Level 0 $D_n = 3$ 6 Level 1 8 Level 2 Ι Level 3 5 7 10 $H_n=4$ Level 4 11 9 2 4

 D_n — Tiefe des *n*-ten Knotens

= Abstand zwischen Wurzel und n-tem eingefügten Knoten

$$H_n = \max_{1 \le j \le n} D_j$$
 — Höhe des Baumes

Permutationsmodell

Stochastisches Modell:

Alle Permutationen von $1, \ldots, n$ gleich wahrscheinlich.

Äquivalent: U_1, \ldots, U_n i.i.d. unif[0, 1].

Simulation

Anzahl binärer Bäume mit n Knoten:

Anzahl binärer Bäume mit n Knoten:

Anzahl binärer Bäume mit *n* Knoten:



Anzahl binärer Bäume mit *n* Knoten:

Mit 3 Knoten:



Anzahl binärer Bäume mit *n* Knoten:



Mit 4 Knoten:



Anzahl binärer Bäume mit *n* Knoten: $\frac{1}{n+1}\binom{2n}{n}$ (Catalan Zahlen)



Mit 4 Knoten:



Anzahl binärer Bäume mit *n* Knoten: $\frac{1}{n+1}\binom{2n}{n}$ (Catalan Zahlen)







Anzahl binärer Bäume mit *n* Knoten: $\frac{1}{n+1}\binom{2n}{n}$ (Catalan Zahlen)







Catalan-Modell

Catalan-Modell



Catalan-Modell



Catalan-Modell





Catalan-Modell




Catalan- versus Permutationsmodell

Catalan-Modell



Permutationsmodell











 $\left(\frac{H_n(2nt)}{\sqrt{2n}}\right)_{t\in[0,1]} \xrightarrow{d} (e(t))_{t\in[0,1]} \quad e: \text{Brownsche Exkursion}$

Catalan- versus Permutationsmodell

Catalan-Modell



Permutationsmodell



















Auf- bzw. Ab-Rekorde sind unabhängig!







$$D_n \stackrel{d}{=} \sum_{j=2}^n \operatorname{Ber}(2/j)$$

$$D_n \stackrel{d}{=} \sum_{j=2}^n \operatorname{Ber}(2/j)$$

Asymptotiken:

$$D_n \stackrel{d}{=} \sum_{j=2}^n \operatorname{Ber}(2/j)$$

Asymptotiken:

 $\mathbb{E} D_n = 2\log n + O(1),$

$$D_n \stackrel{d}{=} \sum_{j=2}^n \operatorname{Ber}(2/j)$$

Asymptotiken:

 $\mathbb{E} D_n = 2\log n + O(1), \quad \operatorname{Var}(D_n) = 2\log n + O(1)$

$$D_n \stackrel{d}{=} \sum_{j=2}^n \operatorname{Ber}(2/j)$$

Asymptotiken:

 $\mathbb{E} D_n = 2\log n + O(1), \quad \operatorname{Var}(D_n) = 2\log n + O(1)$ $\varrho\left(\frac{D_n - 2\log n}{\sqrt{2\log n}}, \mathcal{N}(0, 1)\right)$

$$D_n \stackrel{d}{=} \sum_{j=2}^n \operatorname{Ber}(2/j)$$

Asymptotiken:

 $\mathbb{E} D_n = 2\log n + O(1), \quad \operatorname{Var}(D_n) = 2\log n + O(1)$

$$\varrho\left(\frac{D_n - 2\log n}{\sqrt{2\log n}}, \mathcal{N}(0, 1)\right) = O\left(\frac{1}{\sqrt{\log n}}\right)$$

$$D_n \stackrel{d}{=} \sum_{j=2}^n \operatorname{Ber}(2/j)$$

Asymptotiken:

 $\mathbb{E} D_n = 2\log n + O(1), \quad \operatorname{Var}(D_n) = 2\log n + O(1)$

$$\varrho\left(\frac{D_n - 2\log n}{\sqrt{2\log n}}, \mathcal{N}(0, 1)\right) = O\left(\frac{1}{\sqrt{\log n}}\right)$$

 $d_{\mathsf{TV}}(D_n, \mathsf{\Pi}(\mathbb{E} D_n))$

$$D_n \stackrel{d}{=} \sum_{j=2}^n \operatorname{Ber}(2/j)$$

Asymptotiken:

 $\mathbb{E} D_n = 2\log n + O(1), \quad \operatorname{Var}(D_n) = 2\log n + O(1)$

$$\varrho\left(\frac{D_n - 2\log n}{\sqrt{2\log n}}, \mathcal{N}(0, 1)\right) = O\left(\frac{1}{\sqrt{\log n}}\right)$$

$$d_{\mathsf{TV}}(D_n, \mathsf{\Pi}(\mathbb{E} \ D_n)) = O\left(\frac{1}{\log n}\right)$$

$$D_n \stackrel{d}{=} \sum_{j=2}^n \operatorname{Ber}(2/j)$$

Asymptotiken:

$$\mathbb{E} D_n = 2 \log n + O(1), \quad \text{Var}(D_n) = 2 \log n + O(1)$$

$$\varrho\left(\frac{D_n - 2\log n}{\sqrt{2\log n}}, \mathcal{N}(0, 1)\right) = O\left(\frac{1}{\sqrt{\log n}}\right)$$

$$d_{\mathsf{TV}}(D_n, \Pi(\mathbb{E} \ D_n)) = O\left(\frac{1}{\log n}\right)$$

$$\mathbb{P}\Big(|D_n - \mathbb{E} |D_n| > \varepsilon \mathbb{E} |D_n\Big) \le C n^{-\frac{\varepsilon^2}{2+\varepsilon}}$$

Problem: Suche kurze Textabschnitte in großen Texten

Problem: Suche kurze Textabschnitte in großen Texten

• Internet: Google

Problem: Suche kurze Textabschnitte in großen Texten

- Internet: Google
- DNA

Problem: Suche kurze Textabschnitte in großen Texten

- Internet: Google
- DNA

Großer Text: B_1, \ldots, B_n (Folge von Bits)

Problem: Suche kurze Textabschnitte in großen Texten

- Internet: Google
- DNA

Großer Text: B_1, \ldots, B_n (Folge von Bits)

 $X_1 := 0.B_1B_2B_3B_4B_5\dots$

Problem: Suche kurze Textabschnitte in großen Texten

- Internet: Google
- DNA

Großer Text: B_1, \ldots, B_n (Folge von Bits)

 $X_1 := 0.B_1 B_2 B_3 B_4 B_5 \dots$

Problem: Suche kurze Textabschnitte in großen Texten

- Internet: Google
- DNA

Großer Text: B_1, \ldots, B_n (Folge von Bits)

 $X_1 := 0.B_1B_2B_3B_4B_5...$ $X_2 := 0.B_2B_3B_4B_5B_6...$

Problem: Suche kurze Textabschnitte in großen Texten

- Internet: Google
- DNA

Großer Text: B_1, \ldots, B_n (Folge von Bits)

 $X_{1} := 0.B_{1}B_{2}B_{3}B_{4}B_{5}...$ $X_{2} := 0.B_{2}B_{3}B_{4}B_{5}B_{6}...$ $X_{3} := 0.B_{3}B_{4}B_{5}B_{6}B_{7}...$

Problem: Suche kurze Textabschnitte in großen Texten

- Internet: Google
- DNA

Großer Text: B_1, \ldots, B_n (Folge von Bits)

 $X_{1} := 0.B_{1}B_{2}B_{3}B_{4}B_{5}...$ $X_{2} := 0.B_{2}B_{3}B_{4}B_{5}B_{6}...$ $X_{3} := 0.B_{3}B_{4}B_{5}B_{6}B_{7}...$ $X_{4} := 0.B_{4}B_{5}B_{6}B_{7}B_{8}...$
Pattern matching

Problem: Suche kurze Textabschnitte in großen Texten

- Internet: Google
- DNA

Großer Text: B_1, \ldots, B_n (Folge von Bits)

- $X_1 := 0.B_1 B_2 B_3 B_4 B_5 \dots$
- $X_2 := 0.B_2B_3B_4B_5B_6\dots$
- $X_3 := 0.B_3 B_4 B_5 B_6 B_7 \dots$
- $X_4 := 0.B_4 B_5 B_6 B_7 B_8 \dots$
- $X_5 := 0.B_5 B_6 B_7 B_8 B_9 \dots$

Binärsuchbaum für Folge der Suffixe X_1, X_2, \ldots

 $0.B_1B_2B_3B_4B_5B_6B_7B_8B_9B_{10}B_{11}...$

Binärsuchbaum für Folge der Suffixe X_1, X_2, \ldots



$0.B_1B_2B_3B_4B_5B_6B_7B_8B_9B_{10}B_{11}...$























 $X_1 = 0.B_1 B_2 B_3 B_4 B_5 \dots$

 $X_1 = 0.B_1B_2B_3B_4B_5\dots$

Modell:

 $X_1 = 0.B_1 B_2 B_3 B_4 B_5 \dots$

Modell: B_1, B_2, \ldots i.i.d. Bernoulli(1/2).

 $X_1 = 0.B_1 B_2 B_3 B_4 B_5 \dots$

Modell: B_1, B_2, \ldots i.i.d. Bernoulli(1/2).

Äquivalente Darstellung:

 $X_1 = 0.B_1 B_2 B_3 B_4 B_5 \dots$

Modell: B_1, B_2, \ldots i.i.d. Bernoulli(1/2).

Äquivalente Darstellung:

$$X_1 = U$$
, mit $U \stackrel{d}{=} unif[0, 1]$

 $X_1 = 0.B_1 B_2 B_3 B_4 B_5 \dots$

Modell: B_1, B_2, \ldots i.i.d. Bernoulli(1/2).

Äquivalente Darstellung:

$$X_1 = U$$
, mit $U \stackrel{d}{=} unif[0, 1]$
 $X_{n+1} = 2X_n \mod 1$, $n \ge 1$.





Im zufälligen Suffixsuchbaum gilt für die Tiefe D_n :



Im zufälligen Suffixsuchbaum gilt für die Tiefe D_n :

 $\mathbb{E} D_n = 2\log n +$



Im zufälligen Suffixsuchbaum gilt für die Tiefe D_n :

 $\mathbb{E} D_n = 2\log n + O(\log^2 \log n),$



Im zufälligen Suffixsuchbaum gilt für die Tiefe D_n :

$$\mathbb{E} D_n = 2\log n + O(\log^2 \log n),$$
$$\frac{D_n}{\mathbb{E} D_n} \xrightarrow{\mathbb{P}} 1.$$

Asymptotisches Verhalten: Höhe



Asymptotisches Verhalten: Höhe



Dabei ist α die in $(2,\infty)$ eind. Lösung von

$$\alpha \log\left(\frac{2e}{\alpha}\right) = 1, \quad \alpha \doteq 4,311$$

Pittel ('84), Devroye ('86), Reed ('03), Drmota ('03),...