

Wahrscheinlichkeitsrechnung und Algorithmik

Literatur: Wilf: Algorithms and Complexity

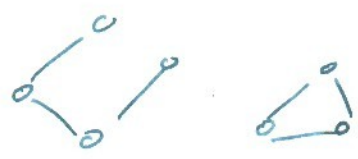
1. Unabhängige Abhängige Menge

$G = (V, E)$ ungerichteter Graph

$U \subseteq V$ ist unabh. Menge

(\Rightarrow)

Es gibt keine Kante $\{x, y\} \in E$ und $x, y \in U$



Problem: Suche einer unabhängigen Menge von maximaler Größe, d.h. $|U| = \#U$ maximal

Ist NP-hart. Folgender Beweis dazu:

Betrachte eine 3-SAT Formel

$$\begin{array}{c}
 \downarrow \text{Wert 1} \qquad \qquad \qquad \downarrow \text{Wert 0} \\
 (x_1 \vee \neg x_2 \vee x_5) \wedge (\neg x_1 \vee \neg x_2 \vee x_8) \wedge \dots \wedge (x_5 \vee \neg x_1 \vee x_9)
 \end{array}$$

Maximal 3 Literale

Ja
Nein

Ja (\Leftrightarrow) Es gibt eine erfüllende Belegung.

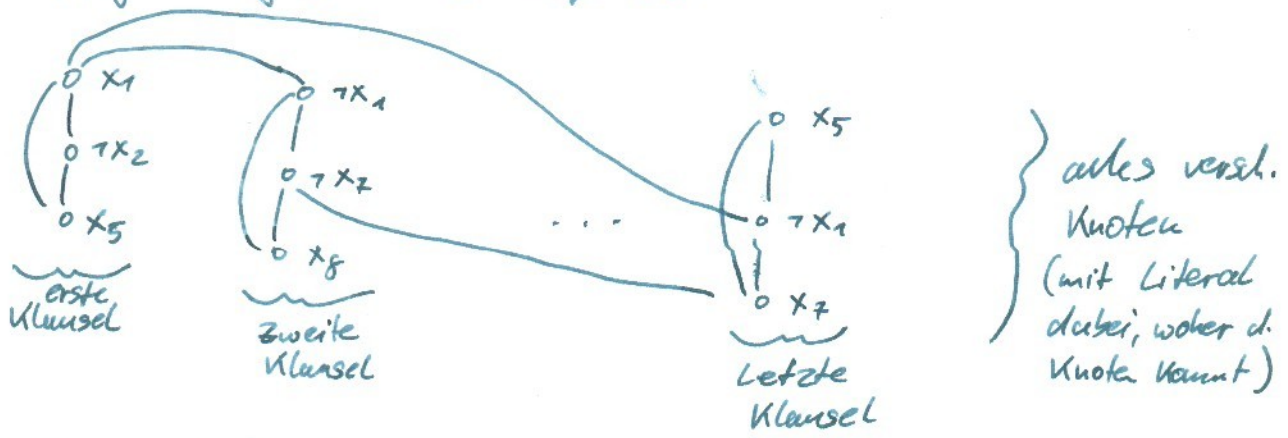
Nein (\Leftrightarrow) Es gibt keine erfüllende Belegung.

3-KNF-SAT \leq_p Unabh. Menge (max. Größe)

Was heißt eine Formel in 3-SAT hat eine Lösung (erfüllende Belegung)?

Widerspruchsfreier Weg (Auswahl einer eines Literals pro Klausel, das diese K. wahr macht) entspricht Lösung.

Bauen folgender Graphen: am Bsp. oben



- Kanten innerhalb der Klauseln.
- Kanten zw. allen Literalen, die sich widersprechen, also zw. allen $x - \neg x$.

Es gilt: Formel erfüllbar \Leftrightarrow konstruierter Graph hat unabhängige Menge mit Größe m .
↙
 mit m Klauseln

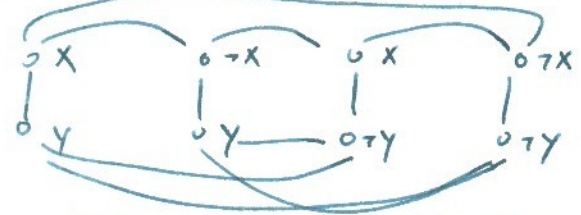
Beweis: " \Rightarrow " Widerspruchsfreier Weg durch die Klauseln ergibt die unabhängige Menge.

" \Leftarrow " Es gibt keine unabh. Menge mit $\neq m$ Knoten.
 Haben wir unabh. Menge d. Größe $= m$, dann ergibt sich direkt der Widerspruchsfreie Weg.

Beispiele: • trivial $X \wedge \neg X$
 \Downarrow
 $\circ X \quad \circ \neg X$

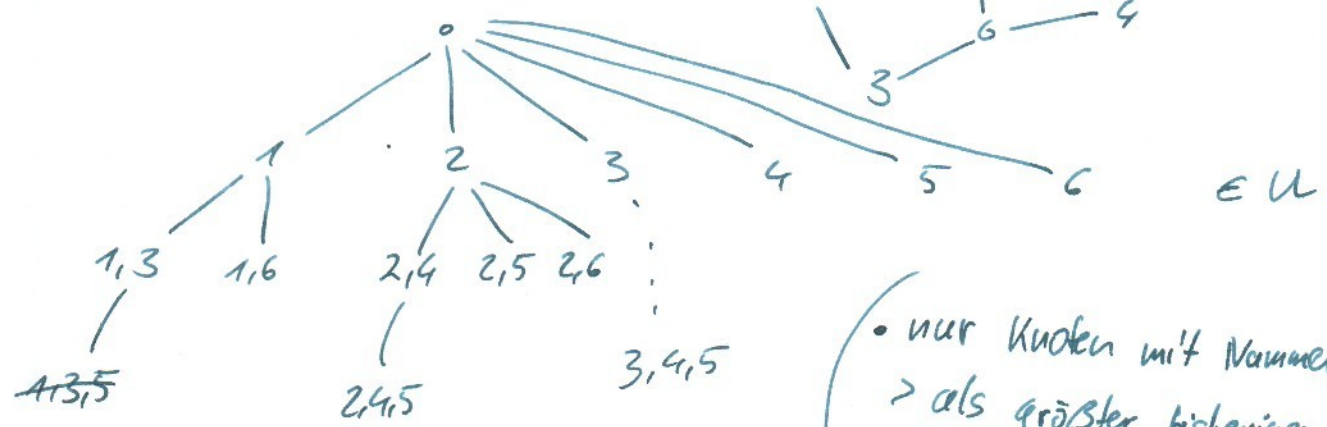
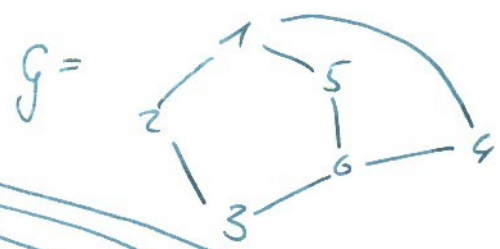
• mit 2 Var.

$$(X \vee Y) \wedge (\neg X \vee Y) \wedge (X \vee \neg Y) \wedge (\neg X \vee \neg Y)$$



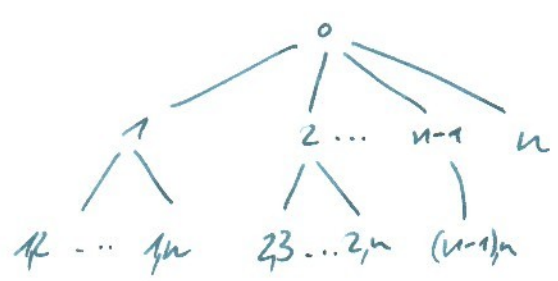
Finden einer unabhängigen Menge maximaler Größe

Algorithmus: Backtracking



• nur Knoten mit Nummer > als größter bisheriger brauchen beim Hinzufügen betrachtet werden.

Worst case: $E = \emptyset$



Knoten = 2^n

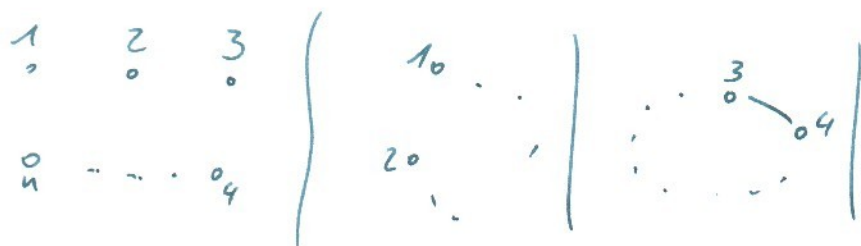
Best case: $E = \text{alles}$



$n+1$ Knoten

Frage: Wie sieht die Laufzeit im Mittel aus?

Knotenanzahl ist n , betrachte alle Graphen mit n Knoten $1, 2, \dots, n$. Jeder Graph gleichwahrscheinlich!



$\binom{n}{2} = \#$ prinzipiell möglicher Kanten

$$\Rightarrow 2^{\binom{n}{2}} = 2^{\frac{1}{2} \cdot n(n-1)} = \sqrt{2}^{n(n-1)} \gg 2^n$$

Graphen

Wahrscheinlichkeitsraum: $\Omega = \text{Alle } 2^{\binom{n}{2}} \text{ Graphen}$

$$\text{Prob}(g) = \frac{1}{2^{\binom{n}{2}}} \text{ uniforme Verteilung.}$$

Wie können wir Graphen nach dieser Verteilung generieren?

Haben Zufallsbits $\text{Prob}[\text{Bit}=0] = \text{Prob}[\text{Bit}=1] = \frac{1}{2}$

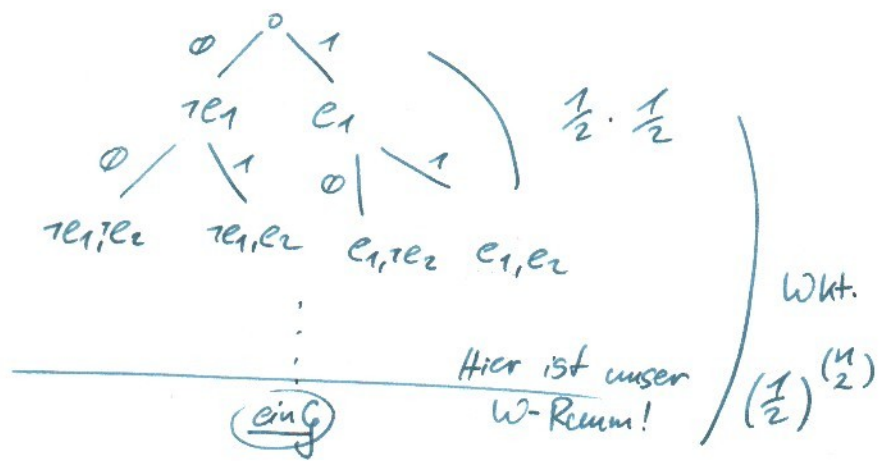
Ordnen die Kanten an: $e_1, e_2, \dots, e_{\binom{n}{2}} \hat{=} \{1,2\}, \{1,3\}, \dots, \{2,3\}, \dots, \{n-1,n\}$

1. Zufallsbit ziehen $0 \rightarrow e_1$ nicht dabei, $1 \rightarrow e_1$ dabei

2. Neues (unabh.) Zufallsbit ziehen $0 \rightarrow e_2$ ^{nicht} dabei, $1 \rightarrow e_2$ dabei

\vdots
usw. $\binom{n}{2}$ Schritte.

Veranschaulichung in einem Wahrscheinlichkeitsbaum.

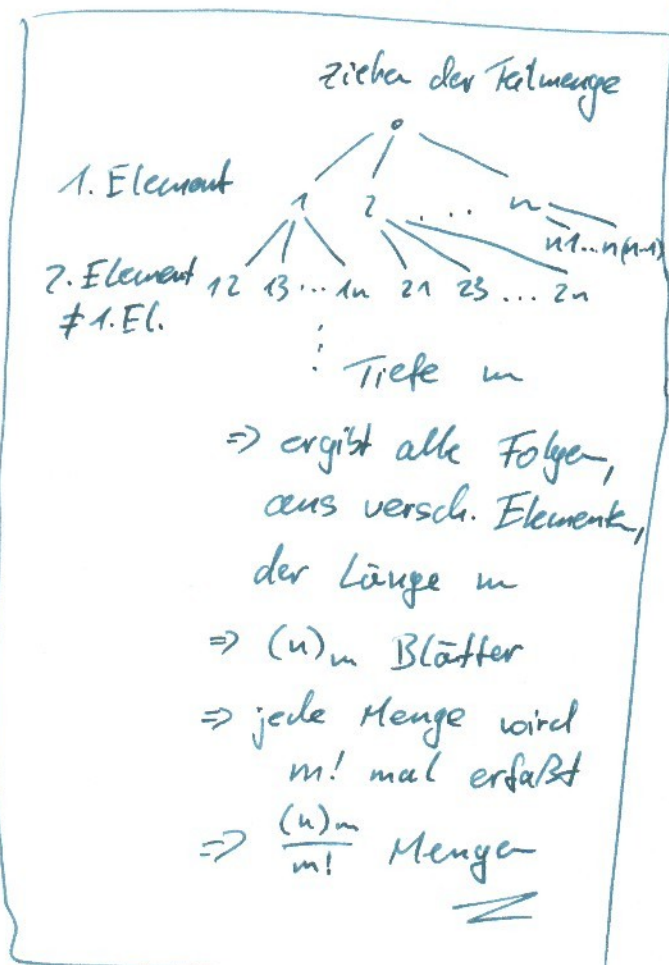


(W-Kert einer Menge = Summe der Einzelw-Kerten.)

$M =$ Menge der Graphen mit genau m Kanten.

$Prob[M] = Prob[\xi; \xi \text{ hat genau } m \text{ Kanten}]$

Schreibweise für M



Erklärung: n Elemente
 1-elementige Teilmengen
 n Stück
 2-elementige: $\binom{n}{2}$
 3-elementige: $\binom{n}{3}$
 ...
 m elementige: $\binom{n}{m}$
 $n \geq 1, m \geq 0$
 $\binom{n}{m} := \frac{n!}{m!(n-m)!}$
 $0! = 1$
 $= \frac{n \cdot (n-1) \cdot (n-2) \cdot \dots \cdot \cancel{(m+1)} \cdot \dots \cdot 1}{m! \cdot \cancel{(n-m)} \cdot \dots \cdot 1}$
 $= \frac{n \cdot (n-1) \cdot (n-2) \cdot \dots \cdot \cancel{(n-m+1)}}{m!}$
 erste m Fakt. d. Fakt.
 $= \frac{(n)_m}{m!}$

$$\text{Prob}[M] = \text{Prob}[G; G \text{ hat genau } m \text{ Kanten}]$$

$$= \binom{\binom{n}{2}}{m} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{n}{2}}$$

$$\# \text{ Graphen mit genau } m \text{ Kanten} = \binom{\binom{n}{2}}{m}$$

$$= \frac{\frac{n(n-1)}{2} \cdot \left(\frac{n(n-1)}{2} - 1\right) \cdot \dots \cdot \left(\frac{n(n-1)}{2} - m + 1\right)}{m!}$$

$$m = 0, \dots, \binom{n}{2}$$

$$\sum_m \text{Prob}[G; G \text{ hat } m \text{ Kanten}] = 1$$

da $\Omega = \{G; G \text{ hat } 0 \text{ Kanten}\} \cup \{G; G \text{ hat } 1 \text{ Kante}\} \cup \dots \cup \{G; G \text{ hat } \binom{n}{2} \text{ Kanten}\}$

Algebraisch $\sum_{m=0}^{\binom{n}{2}} \binom{\binom{n}{2}}{m} \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{n}{2}} = 1$

Noch etwas anders:

$$1 = \underbrace{\left(\frac{1}{2} + \frac{1}{2}\right) \cdot \left(\frac{1}{2} + \frac{1}{2}\right) \cdot \dots \cdot \left(\frac{1}{2} + \frac{1}{2}\right)}_{\binom{n}{2} \text{ Faktoren}}$$

$\binom{\binom{n}{2}}{m}$ Wege mit genau m -mal das erste $\frac{1}{2}$ gewählt

$$= \sum \binom{\binom{n}{2}}{m} \underbrace{\left(\frac{1}{2}\right)^m \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{n}{2} - m}}_{=\left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{n}{2}}}$$

Binomialverteilung

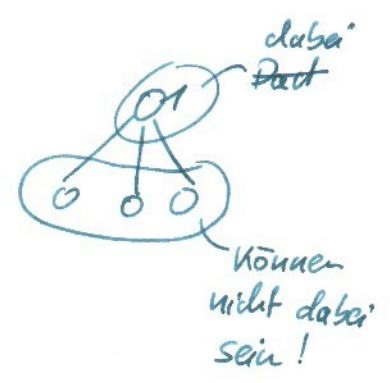
(Beweis geht auch mit p und $q=1-p$ als ~~Wahl~~.)

Wdh. Backtracking f. größte unabhängige Menge



Rekursion mit geänderten Graph

Knoten 1 gestrichen im neu konstruierten Graphen und auch die Nachbarn von 1.



gibt größte unabh. Menge mit Knoten k

= k \cup größte unabh. Menge im Restgraph (wie oben aufgebaut)

Anm.:

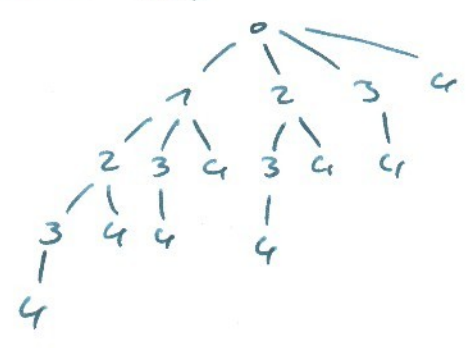
* Algorithmus mit $O(p(n) \cdot 2^n)$ durch Aufzählen der Bitvektoren (Teilmenge) leicht zu bekommen.

* Beispiel zum Backtracking Algo.

- Alle Kanten dabei:



- Keine Kanten: n=4



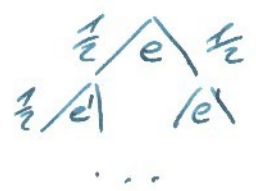
• Zufälliger Graph mit n Kanten

Ω -Raum: Alle $2^{\binom{n}{2}}$ Graphen.

Jeder Graph mit gleicher Ω -Wert.

$$\text{Prob}(g) = \frac{1}{2^{\binom{n}{2}}}$$

- Entscheidungsbaum, jede Kante mit Wkt. $\frac{1}{2}$
 \Rightarrow an Blättern sind die ~~Graphen~~ Graphen.



Produkt der Einzelwahrscheinlichkeiten.
Kanten.

Was ist die #Kanten in so einem Graph?

$X: \underbrace{\{g \mid g \text{ mit } n \text{ Kanten}\}}_{\text{Zufallsvariable}} \rightarrow \mathbb{N}$
 \searrow \hookrightarrow Ω -Raum

$$X(g) := \# \text{Kanten in } g$$

$$0 \leq X(g) \leq \binom{n}{2}$$

Mittelwert von X (Erwartungswert)

$$E[X] = \sum_{g \in \binom{n}{2}} X(g) \cdot \text{Prob}[g]$$

$$= \sum_{m=0}^{\binom{n}{2}} m \cdot \underbrace{\text{Prob}[X=m]}$$

$\hookrightarrow = \text{Prob}\{g; X(g)=m\}$

$E[X] = \binom{n}{2} \cdot \frac{1}{2}$ (jeder Graph gleich wahrscheinlich)

Beweis: $E[X] = \sum_{m=0}^{\binom{n}{2}} m \cdot \text{Prob}[X=m] = \sum_{m=0}^{\binom{n}{2}} m \cdot \frac{1}{2^{\binom{n}{2}}} \cdot \binom{\binom{n}{2}}{m}$
 $= \frac{1}{2^{\binom{n}{2}}} \cdot \binom{\binom{n}{2}}{m}$ (bei 1 auf da Summe bei $m=0$ ist) $= \frac{\binom{n}{2} m}{m!}$
 $= \binom{n}{2} \left(\frac{1}{2}\right) \sum_{m=1}^{\binom{n}{2}} \frac{\binom{\binom{n}{2}-1}{m-1} m^{-1} \cdot 1}{(m-1)!} \cdot \frac{1}{2^{\binom{n}{2}-1}}$
 $= \binom{n}{2} \cdot \frac{1}{2}$ = 1

~~$\sum_{m=1}^{\binom{n}{2}} \binom{\binom{n}{2}-1}{m-1} \cdot \frac{1}{2^{\binom{n}{2}-1}}$~~
 $\sum_{m=1}^{\binom{n}{2}} \binom{\binom{n}{2}-1}{m-1} \cdot \frac{1}{2^{\binom{n}{2}-1}}$
 von 0 bis $\binom{n}{2}-1$
 $= \sum_{m=0}^{\binom{n}{2}-1} \binom{\binom{n}{2}-1}{m} \cdot \frac{1}{2^{\binom{n}{2}-1}}$
 $= 2^{\binom{n}{2}-1}$

Einfacher: $X = X_1 + X_2 + \dots + X_{\binom{n}{2}}$

$X: \{G; \{ \text{Graph mit } n \text{ Knoten} \} \} \rightarrow \mathbb{N}$

$X_i: \{ \text{---} \parallel \text{---} \} \rightarrow \mathbb{N}$

$X(G) = X_1(G) + \dots + X_{\binom{n}{2}}(G)$

$X_i(G) = \begin{cases} 1 & \text{Kante } i \text{ dabei} \\ 0 & \text{sonst} \end{cases} \quad \left. \vphantom{X_i(G)} \right\} \text{Indikator für Kante } i.$

⇓

$$E[X] = E[X_1 + \dots + X_{\binom{n}{2}}]$$

$$= E[X_1] + \dots + E[X_{\binom{n}{2}}] \quad \text{Linearität d. Erwartungswerts}$$

$$E[X_i] = 1 \cdot \text{Prob}[g; g \text{ hat Kante } i] = \frac{1}{2}$$

(alle gleich!)

⇓

$$\text{gibt denn insgesamt } E[X] = \binom{n}{2} \cdot \frac{1}{2}$$

Was sagt der Erwartungswert über den zufällig ankommenden Graph?

* Ohne weiteres nicht viel: Betrachte dazu

die folgende Verteilung!

g_1 - Graph mit allen Kanten mit Wkt. $\frac{1}{2}$

g_2 - Graph ohne Kanten mit Wkt. $\frac{1}{2}$.

$$\boxed{\text{Auch hier ist } E[X] = \binom{n}{2} \cdot \frac{1}{2}}$$

↘
extreme
Abhängigkeit
(d. Kante)

$$X(g_1) = \binom{n}{2} \quad X(g_2) = 0$$

* In unserem unabhängigen Fall, was könnte dort gelten?

$$X \approx \frac{1}{2} \binom{n}{2} \text{ fast immer}$$

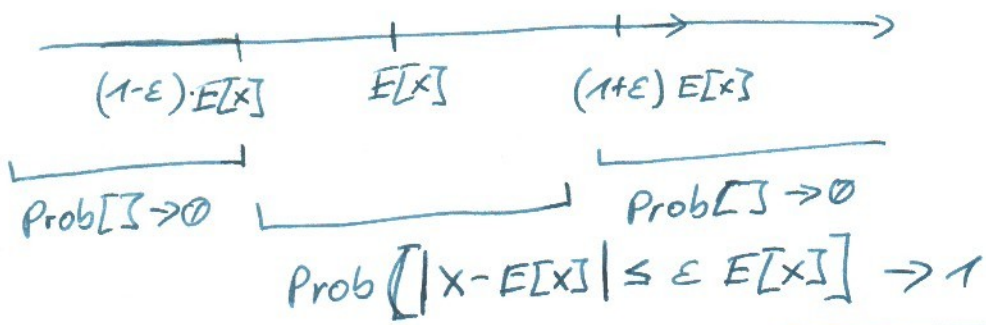
Sei $\epsilon > 0$ fest. Dann gilt:

$$\cdot \text{Prob}[X \geq (1+\epsilon) \cdot E[X]] \rightarrow 0$$

$$\cdot \text{Prob}[X \leq (1-\epsilon) \cdot E[X]] \rightarrow 0$$

für $n \rightarrow \infty$

~~$\Rightarrow \text{Prob}\{g_i\}$~~



$$|X(\omega) - E[X]| \leq \epsilon E[X]$$

$$\Leftrightarrow$$

$$X(\omega) - E[X] > 0 \Rightarrow X(\omega) \leq E[X](1+\epsilon)$$

$$X(\omega) - E[X] < 0 \Rightarrow E[X](1-\epsilon) \leq X(\omega)$$

Ziel: $\text{Prob} \left[|X - E[X]| \geq \epsilon E[X] \right] \rightarrow 0$

$$= \left\{ \omega; |X(\omega) - E[X]| \geq \epsilon \cdot E[X] \right\}$$

$$|X(\omega) - E[X]| \geq \epsilon \cdot E[X] \Leftrightarrow \underbrace{(X(\omega) - E[X])^2}_{\substack{\text{da } |a|^2 = a^2 \\ \text{neue Zufalls-} \\ \text{variable,} \\ \text{hat nur Werte} \\ \geq 0}} \geq (\epsilon \cdot E[X])^2$$

Markov - Ungleichung:

Ist $Y \geq 0$ eine Zufallsvariable, ($Y: \Omega \rightarrow \mathbb{N}^{\geq 0}$, Ω end. Raum)

dann gilt für $a \neq 0$

$$\text{Prob}[Y \geq a] \leq \frac{E[Y]}{a}$$

Beweis: $E[Y] = 1 \cdot \text{Prob}[Y=1] + 2 \cdot \text{Prob}[Y=2] + \dots + \overset{m_1}{a} \cdot P(Y=a) + \dots + m \cdot \text{Prob}[Y=m]$ (12)

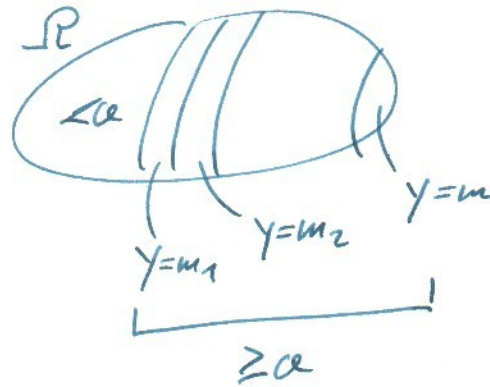
$\left. \begin{array}{l} \\ \\ \end{array} \right\} \text{maximaler Wert von } Y(\omega), \omega \in \Omega$

(Summ. kleiner a weg, größer a durch a ers.)

$$\geq a \cdot (\text{Prob}(Y=m_1) + \text{Prob}(Y=m_2) + \dots + \text{Prob}(Y=m))$$

wobei m_1, m_2, \dots, m die Werte $\geq a$ sind, die von Y angenommen werden.

$$= a \cdot \text{Prob}(Y \geq a)$$



Also: $P[Y \geq a] \leq \frac{E[Y]}{a}$

ein Bsp. dazu:

- Alle Kanten mit $\frac{1}{2}$: G_1
- Keine Kanten mit $\frac{1}{2}$: G_2

$$E[X] = \frac{1}{2} \binom{n}{2}$$

$$\text{Prob}[X \geq 1] \leq E[X]$$

f. $n=2$: $\frac{1}{2} \cdot 1 \checkmark$

$$n=3 \quad E[X] = \frac{1}{2} \cdot \binom{3}{2} = \frac{3}{2}.$$

13
11.4.17

$$\text{Prob}[X \geq 1] \leq E[X] = \frac{3}{2}$$

$$\text{Prob}[X \geq 2] \leq \frac{E[X]}{2} = \frac{3}{4}$$
$$= \frac{1}{2}.$$

$$\text{Prob}[X \geq 3] \leq \frac{1}{3} \cdot \frac{3}{2} = \frac{1}{2}.$$

Wdh. Markov-Ungleichung

12.4.17

Für alle $a \neq 0$, $Y \geq 0$ gilt

$$\text{Prob}[Y \geq a] \leq \frac{E[Y]}{a}.$$

Bew: $E[Y] = \sum_{\omega \in \Omega} Y(\omega) \cdot \text{Prob}(Y=\omega)$

$$= \underbrace{\sum_{\substack{\omega \in \Omega \\ Y(\omega) < a}} Y(\omega) \cdot \text{Prob}(Y=\omega)}_{\geq 0, \text{ da } Y \geq 0} + \sum_{\substack{\omega \in \Omega \\ Y(\omega) \geq a}} \overbrace{Y(\omega)}^{\geq a} \cdot \text{Prob}(Y=\omega)$$

$$\geq 0 + \sum_{\substack{\omega \in \Omega \\ Y(\omega) \geq a}} a \cdot \text{Prob}(Y=\omega) = a \cdot \text{Prob}(Y \geq a)$$

also: $E[Y] \geq a \cdot \text{Prob}(Y \geq a)$

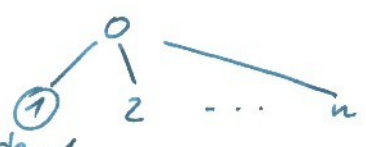
$$\Leftrightarrow \text{Prob}(Y \geq a) \leq \frac{E[Y]}{a}$$



Übung: Rekursiver Algorithmus für größte unabhängige Menge.

$$V = \{1, 2, \dots, n\}$$

$$G = (V, E)$$



Knoten 1 dabei, dann kann kein Nachbar dabei sein.

Max. unabh. Menge ist dann die max. unabh. Menge im Rest und der Knoten 1 dazu.

→ Rekursion Ende bei $E = \emptyset$ ($V = \emptyset \Rightarrow E = \emptyset$)

Unabh. Menge (G) (eig. nur Menge V der noch aktiven Knoten.) ($V = \emptyset$ ist mögl.)

```

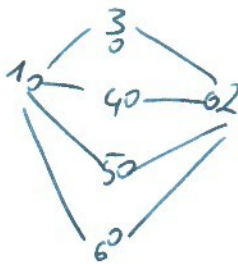
if  $E = \emptyset$  then return  $V$ ;
 $M := \emptyset$ ;
for  $v \in V$  do
   $G_v := G$  ohne  $v$  und ohne Nachbarn von  $v$  in  $\omega$  gemerkt  $\uparrow$  neu
   $U :=$  Unabh. Menge ( $G_v$ )  $\cup \{v\}$ ;
  if  $|U| > |M|$  then  $M := U$ ;
   $V \setminus \{v\} = \emptyset$ ; //  $v$  löschen.
end;
return  $M$ ;

```

übergabe in ω

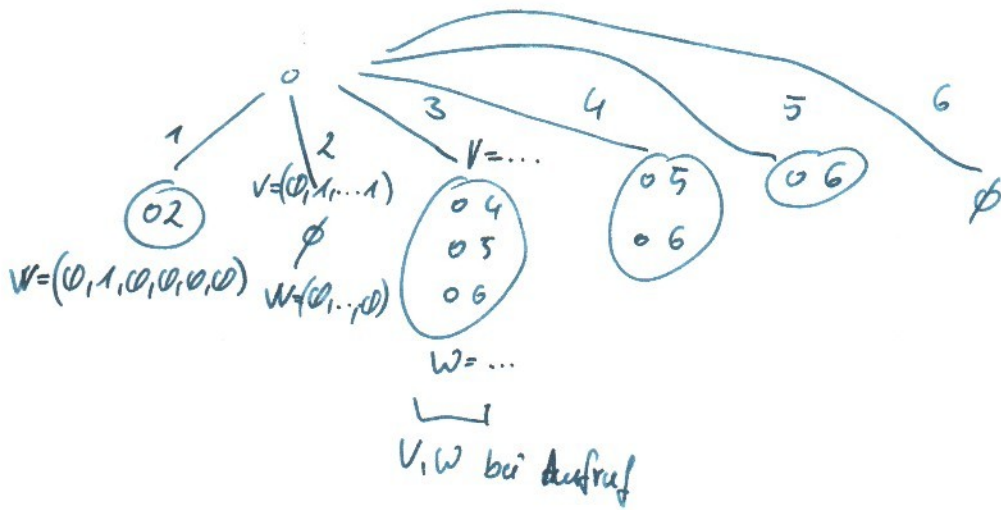
Bsp.:

$G =$



15

12.4.17



Korrektheit: Max unabh. Menge von G
 = Maximum von folgenden

Max. unabh. Menge von $G_v \cup \{v\}$ für
 alle v , die zu G gehören.

bzw.

Ist $G = (V, E)$ $V = \{1, \dots, n\}$ dann Max von:

(Max. unabh. Menge von G_1) $\cup \{1\}$,

(Max. unabh. Menge von $(G \setminus \{1\})_2$) $\cup \{2\}$

⋮

(Max. unabh. Menge von $(G \setminus \{1, \dots, n-1\})_n$) $\cup \{n\}$

$[G \setminus M = G$ ohne
die Knoten $\#$
in $M]$

Anwendung der Markov Ungleichung auf den Raum der Graphen.

(16)
12.04.17.

$$\text{Prob}[g] = \frac{1}{2^{\binom{n}{2}}} \quad X = \# \text{Kanten}$$

$$\text{Prob}\left[X \geq \binom{n}{2} \frac{g}{10}\right] \leq \frac{E[X]}{\frac{g}{10} \binom{n}{2}} = \frac{\frac{1}{2} \binom{n}{2} \cdot 10}{g \cdot \binom{n}{2}} = \frac{5}{g} \ll 1.$$

$$\text{Prob}\left[X \geq \frac{1}{2} \binom{n}{2} (1+\epsilon)\right] \leq \frac{1}{1+\epsilon} \neq 1, \quad \epsilon > 0$$

(Ziel: $\rightarrow 0$)

$$|X(g) - E[X]| \geq \epsilon E[X]$$

$$\Leftrightarrow X(g) \geq (1+\epsilon) \cdot E[X]$$

oder

$$X(g) \leq (1-\epsilon) \cdot E[X]$$

$$\text{Prob}\left[|X - E[X]| \geq \epsilon \cdot E[X]\right]$$

neue ZV

$$Y(g) := |X(g) - E[X]|$$

$$= \text{Prob}\left[\underbrace{(X - E[X])^2}_{\substack{\text{neue ZV} \\ \geq 0}} \geq \underbrace{(\epsilon E[X])^2}_{\geq 0}\right]$$

$$\leq \frac{E[(X - E[X])^2]}{(\epsilon E[X])^2}$$

Markov mit ZV $(X - E[X])^2$

$$|X(g) - E[X]| \geq \epsilon E[X]$$

$$\Leftrightarrow (X(g) - E[X])^2 \geq (\epsilon E[X])^2$$

Markov-Ungleichung auf Zufallsvariable anwenden!

97
18.11.17

$(E[X] - X)^2$ ist Zufallsvar.

$$(E[X] - X)^2(\omega) = (E[X] - X(\omega))^2$$

Markov: $\text{Prob}[(E[X] - X)^2 \geq a] \leq \frac{E[(E[X] - X)^2]}{a}$

Was ist $E[(E[X] - X)^2]$?

~~$(E[X] - X(\omega))^2$~~

$$\begin{aligned}(E[X] - X)^2(\omega) &= (E[X] - X(\omega))^2 \\ &= E[X]^2 - 2X(\omega) \cdot E[X] + (X(\omega))^2 \\ &= \underbrace{E[X]^2 - 2X \cdot E[X] + X^2}_{= X^2(\omega)} = X^2(\omega)\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}E[E[X]^2 - 2X E[X] + X^2] &= E[X]^2 - 2E[X]^2 + E[X^2] \\ &= \underbrace{E[X^2] - (E[X])^2}_{\geq 0} \quad \checkmark\end{aligned}$$

Das jetzt oben einsetzen liefert:

$$\text{Prob}[(E[X] - X)^2 \geq a] \leq \frac{E[X^2] - (E[X])^2}{a}$$

X = #Kanten

$$\begin{aligned}
E[X]^2 &= \left(\frac{1}{2} \cdot \binom{n}{2}\right)^2 = \left(\frac{1}{2} \cdot \frac{n(n-1)}{2}\right)^2 \\
&= \frac{1}{16} \cdot n^2 \cdot (n^2 - 2n + 1) \\
&= \frac{1}{16} \cdot n^4 - 2n^3 + n^2 \\
&= \frac{1}{16} \cdot n^4 + n^4 \left(-\frac{2}{n} + \frac{1}{n^2}\right) \\
&= \frac{1}{16} n^4 \cdot \left(1 + \underbrace{O\left(\frac{1}{n}\right)}_{\rightarrow 0}\right)
\end{aligned}$$

Es bleibt $E[X^2] = \sum_g (X(g))^2 \cdot \frac{1}{2 \binom{n}{2}}$

$$= \sum_m m^2 \binom{\binom{n}{2}}{m} \cdot \frac{1}{2 \binom{n}{2}}$$

→ Schwierig!

Besser geht es so:

$$X(g) = X_1(g) + \dots + X_{\binom{n}{2}}(g)$$

$$X_i(g) = \begin{cases} 1 & \text{i-te Kante da} \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

$$X^2 = (X_1 + \dots + X_{\binom{n}{2}}) \cdot (X_1 + \dots + X_{\binom{n}{2}})$$

$$= \sum_{i=1}^{\binom{n}{2}} \sum_{j=1}^{\binom{n}{2}} X_i \cdot X_j$$

$$= \sum_{i=1}^{\binom{n}{2}} X_i + \sum_{i=1}^{\binom{n}{2}} \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^{\binom{n}{2}} X_i \cdot X_j$$

$$= \sum X_i + \sum_{\substack{\{i,j\} \\ i \neq j}} 2 \cdot X_i \cdot X_j$$

Jetzt den Erwartungswert von X^2 :

$$E[X^2] = E[X] + 2 \sum_{\substack{\{i,j\} \\ i \neq j}} E[X_i \cdot X_j]$$

X_i, X_j sind unabhängig!

$$= \frac{1}{2} \binom{n}{2} + 2 \cdot \binom{n}{2} \cdot \frac{1}{4}$$

$$= \frac{1}{2} \binom{n}{2} + 2 \cdot \binom{n}{2} \cdot \frac{1}{4}$$

$$= \frac{1}{2} \binom{n}{2} + \frac{1}{4} \binom{n}{2} (\binom{n}{2} - 1)$$

$$= \frac{1}{4} \binom{n}{2} + \frac{1}{4} \binom{n}{2} \binom{n}{2}$$

$$\boxed{= \frac{1}{4} \binom{n}{2} + E[X]^2 = E[X^2]}$$

$$\begin{aligned} E[X_i \cdot X_j] &= 1 \cdot \text{Prob}[X_i=1 \wedge X_j=1] \\ &= \text{Prob}[X_i=1] \cdot \text{Prob}[X_j=1] \\ &= \frac{1}{4} \end{aligned}$$

Zähler d. Markov-Ungl.: $E[X^2] - E[X]^2 = \frac{1}{4} \binom{n}{2}$

$$\text{Prob}[(X - E[X])^2 \geq \alpha] \leq \frac{\frac{1}{4} \binom{n}{2}}{\alpha}$$

Mit $\alpha = (\varepsilon \cdot E[X])^2 \quad \varepsilon > 0, \text{Konst.}$

dann

$$\frac{\frac{1}{4} \binom{n}{2}}{\varepsilon^2 \cdot \frac{1}{4} \binom{n}{2} \binom{n}{2}} = o\left(\frac{1}{n^2}\right)$$

Was heißt das jetzt für die ursprünglichen Graphen?

(20)
18.4.17

Für alle ξ gilt:

$$(X(\xi) - E[X])^2 \geq (\varepsilon \cdot E[X])^2$$

\Leftrightarrow

$$|X(\xi) - E[X]| \geq \varepsilon \cdot E[X]$$

\Leftrightarrow

Ist $X(\xi) \geq E[X]$, dann

$$X(\xi) \geq (1 + \varepsilon) E[X].$$

Ist $X(\xi) \leq E[X]$, dann

$$\cancel{X(\xi)} (1 - \varepsilon) E[X] \geq X(\xi).$$

$$\text{Prob} \left[X \geq \frac{9}{10} \binom{n}{2} \right] ?$$

$$X \geq \frac{9}{10} \binom{n}{2} \Leftrightarrow X \geq E[X] + \frac{4}{10} E[X] = \frac{9}{10} E[X]$$

$$= E[X] \left(1 + \frac{8}{10} \right)$$

Also für die W-Keit dann:

$$\star \text{Prob} [] \leq \frac{1}{\left(\frac{8}{10} \right)^2 \binom{n}{2}}$$

Zurück zum backtracking Algorithmus

21

18.4.17

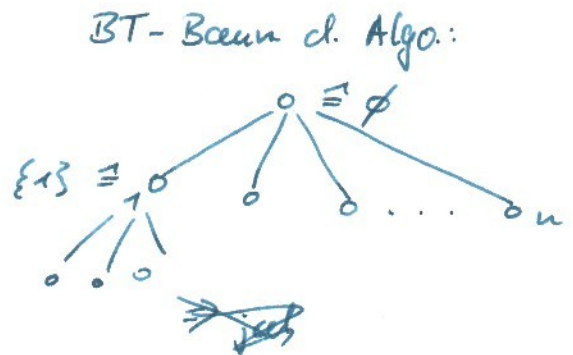
Z.V. $I = \#$ unabhängige Mengen eines zufälligen Graphen.

$$I\left(\begin{array}{c} \circ \\ \diagup \quad \diagdown \\ \circ \quad \circ \end{array}\right) = 3 + 1 = 4 \quad I\left(\begin{array}{c} \circ \\ \vdots \\ \circ \end{array}\right) = 3 + 3 + 1 + 1 = 8$$

↓
f. \emptyset als
unabh.
M.

Zusammenhang zum Algorithmus?

Beobachtung: jeder Knoten des
Backtracking-Baumes ist
genau eine unabhängige
Menge des Graphen
und umgekehrt.



(I ist damit auch die Größe des Baumes)

$I = \#$ Knoten im BT-Baum

$E[I] =$ Erwartungswert der $\#$ Knoten

$$E[I] = \sum_g I(g) \cdot \frac{1}{2^{\binom{n}{2}}}$$

⇒ Wie ausrechnen ???

$I(g) =$ Summe von Indikatoren?

22

18.4.17

$$I(g) = \sum_{S \subseteq V} I_S(g)$$

$$I_S(g) = \begin{cases} 1, & \text{wenn } S \text{ unabh. M.} \\ 0, & \text{sonst} \end{cases}$$

$S \cap T = \emptyset$, dann I_S, I_T unabh.
 $S \supseteq T$ $I_S = 1$, dann $I_T = 1$
d.h. I_S, I_T i.A. nicht unabhängig!

$$E[I] = \sum_{S \subseteq V} E[I_S] = \sum_{S \subseteq V} \text{Prob}[S \text{ unabhängige Menge in } g]$$

$|S| = \#S = k$, dann

$$\text{Prob}[S \text{ unabhängig}] = \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{k}{2}}$$

$$E[I] = \sum_{k=0}^n \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{k}{2}} \cdot \binom{n}{k}$$

der ~~sets~~ $S \subseteq V$ mit k Elementen.

- $S = \{1, 2\} \rightsquigarrow \frac{1}{2}$
- $S = \{1, 2, 3\} \rightsquigarrow \frac{1}{8}$
- $S = \{1, \dots, k\} \rightsquigarrow \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{k}{2}}$
- $S = \{1, \dots, n\} \rightsquigarrow \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{n}{2}}$

$\left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{k}{2}} \approx \left(\frac{1}{2}\right)^{k^2}$ fällt in k

$\binom{n}{k}$ steigt bis $k = \frac{n}{2}$, fällt dann.

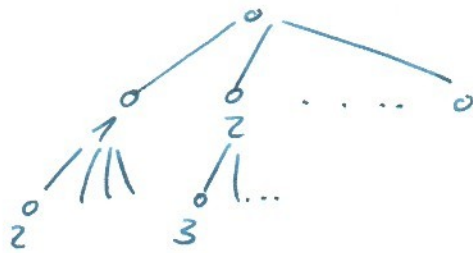
$$E[I] = \sum_{k=0}^n \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{k}{2}} \cdot \binom{n}{k} = O(n \log_2 n) \quad (\text{Quasipolynomiell}) \quad 18.4.17 \quad (23)$$

\Downarrow
 nächste
 Woche!

$$\left(\begin{array}{l}
 n^{\log_2 n} = 2^{(\log_2 n)^2} \\
 n^c = 2^{c \cdot \log_2 n} \\
 n^{\sqrt{n}} \gg n^{\log_2 n} \\
 \text{Exponentiell!}
 \end{array} \right.$$

25.4.17

Backtracking Algorithmus



Jede Teilmenge entspricht genau einem Knoten.

Zufallsvariable $I(g) \rightarrow \mathbb{N}$

$I(g) = \#$ Knoten, die der backtracking Algorithmus bei g besucht.

$$I = I_\emptyset + I_{\{1,3\}} + I_{\{2,3\}} + \dots + I_{\{1,2,3\}} + \dots + I_{\{1,2,\dots,n\}}$$

$$I_T(g) = \begin{cases} 1 & \text{gdw. } T \text{ ist unabh. Menge in } g \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

$T \subseteq \{1, \dots, n\}$

• Die I_T sind abhängig. $\Rightarrow I_{\{1,2,3\}} = 1 \Rightarrow I_{\{1,2\}} = 1$

$$E[I] = \sum_T E[I_T] = \sum_T \text{Prob}[T \text{ ist unabh. Menge}]$$

Was ist Prob[T unabhängig]?

• $T = \emptyset \Rightarrow P[] = 1$

$T = \{x\} \Rightarrow P[] = 1$, aber sonst?!

• Wie bei $T = \{u, v\}$? $u \neq v$, u, v fest (etwa 1, 2)
- dann $\frac{1}{2}$

• $T = \{u, v, w\} \rightsquigarrow \frac{1}{2^3}$

• $T = \{u, v, w, x\} \rightsquigarrow \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{4}{2}}$

• $|T| = k \rightsquigarrow \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{k}{2}}$

Also: $\sum_{k=0}^n \underbrace{\left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{k}{2}}}_{\substack{\text{n+1} \\ \text{Summanden.}}} \cdot \underbrace{\binom{n}{k}}_{\substack{\text{\# Teilmengen} \\ \text{mit k Elementen}}} = \sum_T \text{Prob}[T \text{ unabhängig}] = E[I]$

Ziel: $O(n \log n)$

Einschub: $\binom{n}{k} \leq \binom{n}{k+1}$ solange $k+1 \leq \frac{n}{2}$

$$\binom{n}{k} \neq \binom{n}{k+1}$$

$$\Leftrightarrow \frac{n!}{k!(n-k)!} \neq \frac{n!}{(k+1)!(n-(k+1))!}$$

$$\Leftrightarrow \frac{1}{n-k} \neq \frac{1}{k+1}$$

$$\Leftrightarrow k+1 \neq n-k \Leftrightarrow 2k \leq n-1 \Leftrightarrow k \leq \frac{n-1}{2}$$

$$2k+1 \leq n$$

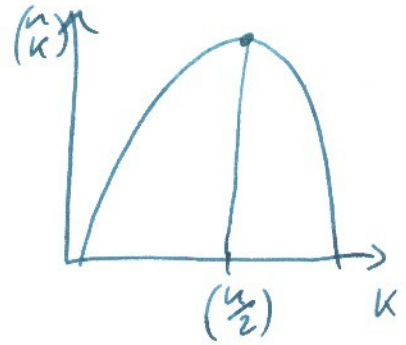
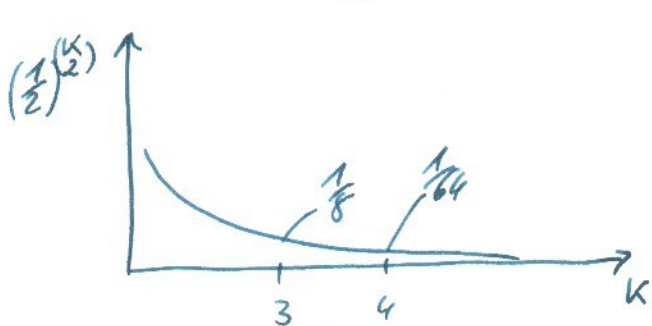
$$\Leftrightarrow 2k+2 \leq n$$

$$\Leftrightarrow k+1 \leq \frac{n}{2}$$

$n+1$ Summanden!

1. Versuch: Summe $\leq (n+1) \cdot$ grösster Summand.

Was ist der grösste Summand?



$$t_k = \binom{n}{k} \left(\frac{1}{2}\right)^k$$

k -ter Summand.

Vermutung $t_0 < t_1 < t_2 < \dots < t_{k_0} > t_{k_0+1} > t_{k_0+2} > \dots$

steigt fällt.

$$\frac{t_k}{t_{k-1}} = \frac{\binom{n}{k} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^k}{\binom{n}{k-1} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{k-1}} = \frac{\frac{n!}{k!(n-k)!}}{\frac{n!}{(k-1)!(n-k+1)!}} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{k-(k-1)}$$

$$= \frac{1}{k} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{k-1}$$

$$= \frac{n-k+1}{k} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{k-1}$$

$$= \frac{1}{k} \cdot (n-k+1) \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{k-1}$$

fällt

$$\left[\begin{aligned} &\binom{n}{k} - \binom{n}{k-1} \\ &= \frac{n(n-1) - (n-1)(n-2)}{2} \\ &= k-1 \end{aligned} \right.$$

Fällt endet in k_0

f. $k=1$ ist dass n
 $k=1$ $\frac{1}{k} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{k-1}$

Wo ist der Quotient " $=1$ "?

Genauer: Erster Index, wo Quotient " <1 ".

Das sei k_0 !

$$\frac{t_{k_0}}{t_{k_0-1}} \stackrel{\#}{\leq} 1, \quad \frac{t_{k_0-1}}{t_{k_0-2}} > 1 \quad \dots$$

Dann gilt $t_0 < t_1 < \dots < \underline{t_{k_0-1}} \geq t_{k_0} > t_{k_0+1} > \dots$

Das ist
das Maximum.

Es gilt: $\log_2 n - \log_2(\log_2 n) \leq k_0 \leq \log_2 n$

• Für $k = \lfloor \log_2 n \rfloor$ gilt:

$$\# \frac{t_k}{t_{k-1}} = \frac{n - \lfloor \log_2 n \rfloor + 1}{\lfloor \log_2 n \rfloor} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{\lfloor \log_2 n \rfloor - 1}$$

$$= \frac{2n - 2 \lfloor \log_2 n \rfloor + 2}{\lfloor \log_2 n \rfloor} \cdot \frac{1}{2^{\lfloor \log_2 n \rfloor}}$$

$$= \frac{2n}{\lfloor \log_2 n \rfloor \cdot 2^{\lfloor \log_2 n \rfloor}} - \frac{2 \lfloor \log_2 n \rfloor}{\lfloor \log_2 n \rfloor \cdot 2^{\lfloor \log_2 n \rfloor}} + \frac{2}{\dots}$$

$\rightarrow 0 \qquad \qquad \qquad \rightarrow 0 \qquad \qquad \qquad \rightarrow 0$

< 1 also gilt $k_0 \leq \lfloor \log_2 n \rfloor$

• Für $k = \lceil \log_2 n - \log_2(\log_2 n) \rceil$

$$\begin{cases} 2^k \leq 2^{\log_2 n - \log_2 \log_2 n + 1} \\ = 2 \frac{n}{\log_2 n} \end{cases}$$

Neuner:

$$\leq \log_2 n \cdot 2 \cdot \frac{n}{\log_2 n} \cdot \frac{1}{2} = n$$

$$n - k + 1 = n - \lceil \log_2 n - \log_2(\log_2 n) \rceil$$

$$\geq n - (\log_2 n - \log_2(\log_2 n)) - 1$$

$$\frac{t_k}{t_{k-1}} = \frac{n - k + 1}{k} \cdot \frac{1}{2^{k-1}} \quad \Bigg| \quad k = \log_2 n - \log_2(\log_2 n)$$

wollen zeigen: $\frac{t_k}{t_{k-1}} > 1$ ✓

$$\frac{n - \log_2 n + \log_2(\log_2 n) + 1}{\log_2 n - \log_2(\log_2 n)} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{\log_2 n - \log_2(\log_2 n) - 1} > 1$$

$$\stackrel{\#}{=} \frac{2(n - \log_2 n + \log_2(\log_2 n) + 1)}{\log_2 n - \log_2(\log_2 n)} \cdot \frac{\log_2 n}{n}$$

$$= \frac{2(n - \log_2 n + \log_2(\log_2 n) + 1)}{n \left(1 - \frac{\log_2 \log_2 n}{\log_2 n}\right)} \quad \left(\frac{\log_2 \log_2 n}{\log_2 n} \rightarrow 0 \right)$$

$$= \frac{2n}{n(1-\dots)} - \frac{2(\log_2 n)}{n(1-\dots)} + \frac{2}{n(1-\dots)} \rightarrow 2 > 1$$

$\underbrace{\hspace{1cm}}_{\rightarrow 2} \quad \underbrace{\hspace{1cm}}_{\rightarrow 0} \quad \underbrace{\hspace{1cm}}_{\rightarrow 0}$

⇒ t_k ist maximal für

$$\log_2 n - \log_2(\log_2 n) \leq t_k \leq \log_2 n \quad \checkmark$$

$$t_k = \binom{n}{k} \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{k}{2}} \quad t_k = E[\# \text{ unabh. Mengen d. Größe } k]$$

$$k = 0, 1, \dots, n \quad \binom{k}{l} = 0 \text{ falls } l > k$$

$$t_0 = 1 \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^0 = 1, \quad t_1 = n, \quad \dots, \quad t_n = \left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{n(n-1)}{2}}$$

$$\frac{t_k}{t_{k-1}} = \frac{n-k+1}{k} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{k-1} = \frac{2(n-k+1)}{k} \cdot \frac{1}{2^k}$$

$$t_2 = \frac{n(n-1)}{2} \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{4}(n^2 - n) = \frac{1}{4}n^2\left(1 - \frac{1}{n}\right) = \frac{1}{4}n^2(1 - o(1))$$

$$\frac{t_1}{t_0} = \frac{n}{1} \checkmark (> 1)$$

$$\frac{t_n}{t_{n-1}} = \frac{2}{n} \cdot \frac{1}{2^n} (< 1)$$

streng monoton fallend in k (k kann sogar reell sein)

Also $\frac{t_1}{t_0} > \frac{t_2}{t_1} > \dots > \frac{t_n}{t_{n-1}}$

$\underbrace{\hspace{1.5cm}}_{\geq 1} \quad \underbrace{\hspace{1.5cm}}_{< 1}$

$\frac{t_k}{t_{k_0}} < 1$

$$k_0 := \text{Minimales } k \text{ mit } \frac{t_k}{t_{k-1}} < 1$$

$$= \text{Max}\{k \mid \frac{t_k}{t_{k-1}} \geq 1\} + 1$$

Sinn der Suche: $t_k/t_{k-1} \geq 1 \Leftrightarrow t_k \geq t_{k-1}$

$$t_0 < t_1 < t_2 < \dots \leq \underbrace{t_{k_0-1}}_{\text{Größter Wert der Folge}} > t_{k_0} > \dots > t_n$$

Müssen t_{k_0-1} kennen. Dazu K_0 !

• Behauptung: $\log_2 n - \log_2(\log_2 n) \leq K_0$,

$$= \log_2 n \left(1 - \underbrace{\frac{\log_2(\log_2 n)}{\log_2 n}}_{o(1)} \right)$$

$K_0 \leq \log_2 n$

Zeigen dazu: ~~$t_{\log_2 n}$~~

$$\left(\frac{t_k}{t_{k-1}} \right) = \left(\frac{2(n-k+1)}{k} \cdot \frac{1}{2^k} \right) \Big|_{k=\log_2 n} \stackrel{!}{<} 1$$

und $\left(\frac{t_k}{t_{k-1}} \right) \Big|_{k=\log_2 n - \log_2 \log_2 n} \stackrel{!}{>} 1$

1) $K = \log_2 n$

$$\frac{2(n - (\log_2 n) + 1)}{\log_2 n \cdot n} = \underbrace{\frac{2n}{n \log_2 n}}_{\rightarrow 0} - \underbrace{\frac{2 \log_2 n}{n \log_2 n}}_{\rightarrow 0} + \underbrace{\frac{2}{n \log_2 n}}_{\rightarrow 0} = o(1)$$

✓ $n \geq 3$ od. 4
geht gegen 0

2) $K = \log_2 n - \log_2(\log_2 n)$

$$\left(\frac{1}{2} \right)^{\log_2 n - \log_2(\log_2 n)} = \frac{2^{\log_2 \log_2 n}}{2^{\log_2 n}} = \frac{\log_2 n}{n}$$

$$\frac{1}{k} \cdot \frac{1}{2^k} = \frac{1}{\log_2 n - \log_2 \log_2 n} \cdot \frac{\log_2 n}{n}$$

$$= \frac{1}{n \left(1 - \frac{\log_2 \log_2 n}{\log_2 n}\right)}$$

$$\frac{2(n-k+1)}{k \cdot 2^k} = \frac{2 \left(n - \log_2 n + \log_2(\log_2 n) + 1 \right) \cdot \log_2 n}{(\log_2 n - \log_2(\log_2 n)) \cdot n} \stackrel{!}{>} 1$$

$$= 2 \cdot \frac{n \cdot \log_2 n (1 + o(1))}{n \cdot \log_2 n (1 + o(1))}$$

$$= 2 \left(\frac{1 + o(1)}{1 + o(1)} \right) \rightarrow \underline{2}$$

$\left. \begin{array}{l} \rightarrow f(u) \rightarrow 0 \\ \rightarrow g(u) \rightarrow 0 \end{array} \right\}$

> 1

$$\frac{1+f(u)}{1+g(u)} = \frac{1+g(u)-g(u)+f(u)}{1+g(u)} = 1 - \frac{g(u)-f(u)}{1+g(u)} = 1 - o(u)$$

t_{k_0-1} ist Maximum $\left(\frac{t_{k_0}}{t_{k_0-1}} < 1 \right)$

$$\log_2 n - \log_2 \log_2 n \leq k_0 \leq \log_2 n$$

Es bleibt t_{k_0} zu berechnen, in diesem Intervall.

Müssen $t_{k_0-1} \leq n^{\log n}$ abschätzen.

Gibt Schranke $(n+1) n^{\log n}$, die $n+1$ Summanden.

$$t_k = \binom{n}{k} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{k}{2}}, \text{ unsere } k \text{ einsetzen.}$$

$$t_k \leq ?$$

$$1) \text{ für } k = \lfloor \log_2 n \rfloor$$

$$\binom{n}{k} = \frac{\binom{n}{k}}{k!} \leq \frac{n^k}{k!} < n^{\lfloor \log_2 n \rfloor}$$

Mit $\left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{k}{2}}$ erst multiplizieren.

$$\left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{k}{2}} \rightarrow 2^{-\binom{k}{2}} = 2^{-\frac{k(k-1)}{2}} = n^{-\binom{k}{2}}$$

$$2) \text{ für } k = \lfloor \log_2 n \rfloor - \underbrace{\log_2(\log_2 n)}_L \leq \log_2(\log_2 n)$$

$$\binom{n}{k} = \frac{n^{\lfloor \log_2 n \rfloor - L}}{(\lfloor \log_2 n \rfloor - L)!}$$

$$\left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{k}{2}} = \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{\lfloor \log_2 n \rfloor - L}{2}} \leq 1$$

$$\text{Also } \leq \underline{\underline{n^{\log_2 n}}}$$

Was bedeutet der Erwartungswert?

$E[I]$, $I = \#$ unabh. Mengen.

$$\text{Prob}[I \geq a E[I]] \leq \frac{1}{a}$$

$$\text{Prob}[I \geq a \cdot n^{\log n}] \leq \frac{1}{a}$$

$$\text{Kantenanzahl} = \frac{1}{2} \binom{n}{2}$$

↑
Summe von
unabhängigen ZV
(jede Kante)

Betrachten $I^{(1)}, I^{(2)}, \dots, I^{(m)}$

$$I^{(k)}(g_1, \dots, g_m) = I(g_k)$$

$\underbrace{(\frac{1}{2})^{\binom{m}{2}}}$ \ Productraum!

$$E[I^{(1)} + \dots + I^{(m)}] = m \cdot E[I]$$

$$\text{Prob}\left[|I^{(1)} + \dots + I^{(m)} - m \cdot E[I]| > \varepsilon m \cdot E[I]\right]$$

$$\Leftrightarrow \left| \frac{I^{(1)} + \dots + I^{(m)}}{m} - E[I] \right| > \varepsilon E[I]$$

$$\text{Prob}[(I^{(1)} + \dots + I^{(m)} - m E[I])^2 \geq \varepsilon^2 m^2 E[I]^2]$$

$$\leq \frac{E[(I^{(1)} + \dots + I^{(m)} - m E[I])^2]}{\varepsilon^2 \cdot m^2 \cdot E[I]^2}$$

$$((I^{(1)} + \dots + I^{(m)}) - m E[I])^2 =$$

$$(I^{(1)} + \dots + I^{(m)})^2 - 2(I^{(1)} + \dots + I^{(m)}) m E[I]$$

$$+ (m E[I])^2$$

$$E[(\dots)^2] = E[(I^{(1)} + \dots + I^{(m)})^2] - m^2 E[I]^2$$

$$\rightarrow \text{Prob}[\] \leq \frac{E[(I^{(1)} + \dots + I^{(m)})^2] - m^2 E[I]^2}{\varepsilon^2 m^2 E[I]^2}$$

$$= \frac{1}{\varepsilon^2} \left(\frac{E[(I^{(1)} + \dots + I^{(m)})^2]}{m^2 E[I]^2} - 1 \right)$$

Zur Bedeutung des Erwartungswertes, Gesetz der Großen Zahlen

Sei I unsere Zufallsvariable, z.B. Laufzeit eines Algorithmus auf best. Eingabe.

Sei der Erwartungswert $E[I]$ bekannt.

Was sagt dieser Wert aus? Wie groß ist die tatsächliche Laufzeit?

⇒ im Mittel, d.h. wenn wir den Algo. oft genug mit unabhängig gezogenen Eingaben laufen lassen, nähert sich die Laufzeit dem E-Wert an.

~~Dazu fo~~

Dazu die folgende Betrachtung:

- Wir lassen den Algorithmus m -mal laufen, dazu ziehen wir m Graphen G_1, \dots, G_m unabhängig voneinander.
- $I^{(i)}$ ist dann die ZV f. die Laufzeit auf G_i usw.

$$\begin{aligned} \text{ganz formal: } I^{(i)}(G_1, \dots, G_m) &= \text{Laufzeit auf } \underline{G_i} \\ &= I(G_i) \end{aligned}$$

- Die $I^{(i)}$ sind unabhängig und verhalten sich sonst genau wie I .

~~• Was ist jetzt die Wkt, dass die~~

- Die Erwartete Zeit für die m Durchläufe ist also $m \cdot E[I]$.

- Wie groß ist jetzt die Wkt, dass wir davon stark abweichen?

⇒ mit Markov.

$$\left[\begin{array}{l} \text{Dazu ev. noch } X = \sum_{i=1}^m I^{(i)}, \quad \cancel{E[X] = m \cdot E[I]} \\ E[X] = \sum_{i=1}^m E[I^{(i)}] = m \cdot E[I] \end{array} \right]$$

$$\text{Prob} \left[\left(\sum I^{(i)} - m \cdot E[I] \right)^2 \geq (\epsilon \cdot m \cdot E[I])^2 \right] ?$$

Das ist äquivalent zu

$$\text{Prob} \left[\left(\underbrace{\frac{\sum I^{(i)}}{m}}_! - E[I] \right)^2 \geq (\epsilon \cdot E[I])^2 \right]$$

Sample Mean

(gemittelter tatsächlich auftretender Wert)

$$\frac{E \left[\left(\frac{\sum I^{(i)}}{m} - E[I] \right)^2 \right]}{(\epsilon \cdot E[I])^2} = \cancel{E[\sum I^{(i)}]}$$

↑
Markov

$$\frac{E\left[\left(\frac{\sum I^i}{m} - E[I]\right)^2\right]}{(E \cdot E[I])^2} \Leftrightarrow$$

$$\frac{E\left[\left(\frac{\sum I^{(i)}}{m}\right)^2\right] - E[I]^2}{(E \cdot E[I])^2}$$

Benutzen jetzt $E\left[\left(\frac{\sum I^{(i)}}{m}\right)^2\right]$:

$$\begin{aligned} \left(\sum I^i\right)^2 &= (I^{(1)} + I^{(2)} + \dots + I^{(m)}) \cdot (I^{(1)} + \dots + I^{(m)}) \\ &= \sum_i \sum_{j, j \neq i} I^{(i)} \cdot I^{(j)} + \sum_i (I^{(i)})^2 \end{aligned}$$

Also wegen Linearität d. E-Wertes:

$$\begin{aligned} E\left[\left(\sum I^{(i)}\right)^2\right] &= \sum_i \sum_{j, j \neq i} E\left[I^{(i)} \cdot I^{(j)}\right] + \sum_i E\left[(I^{(i)})^2\right] \\ &= \sum_i \sum_{j, j \neq i} (E[I^{(i)}] \cdot E[I^{(j)}]) + \sum_i E\left[(I^{(i)})^2\right] \\ &= m(m-1) E[I]^2 + m \cdot E[I^2] \end{aligned}$$

Insgesamt haben wir jetzt:

$$P[I] \leq \frac{m \cdot E[I^2] + m(m-1) E[I]^2 - \cancel{m(m-1) E[I]^2} E[I]^2}{(E \cdot E[I])^2}$$

$$\frac{E[I^2]}{m} + \frac{(m-1) E[I]^2 - E[I]^2}{(E \cdot E[I])^2}$$

$$= \frac{1}{\varepsilon^2} \left(\frac{E[I^2]}{m \cdot (E[I])^2} + \overbrace{\left(\frac{(m-1)}{m} - 1 \right)}^{= -\frac{1}{m}} \cdot \cancel{(E[I])^2} \right)$$

$$= \frac{1}{\varepsilon^2 \cdot m} \left(\underbrace{\frac{E[I^2]}{(E[I])^2}}_{> 1} - 1 \right)$$

Das ist eine Zahl.

Damit haben wir jetzt:

$$\text{Prob} \left[\left(\frac{\sum I^{(i)}}{m} - E[I] \right)^2 \geq (\varepsilon \cdot E[I])^2 \right]$$

$$\leq \frac{1}{\varepsilon^2 \cdot m} \left(\underbrace{\frac{E[I^2]}{(E[I])^2}}_{> 1, \text{ endlich}} - 1 \right)$$

Für große m geht das gegen 0,

d.h. die mittlere Laufzeit liegt

nahe am Erwartungswert!

2. Graphfärbung

Dies Problem ansich sollte klar sein.

Gebe Graph $G = (V, E)$, $|V| = n$ mit unger. Knoten und k Farben.

Wollen die Knoten so färben, dass keine 2 mit einer Kante verbundenen Knoten die gleiche Farbe haben.

Färbung $G' : \{1, \dots, n\} \rightarrow \{1, \dots, k\}^n$ (f. jede der n Knoten eine Farbe)

ist gültig

$\Leftrightarrow \forall v_i, v_j \ i \neq j \text{ Farbe}(v_i) \neq \text{Farbe}(v_j)$
falls $\{v_i, v_j\} \in E$.

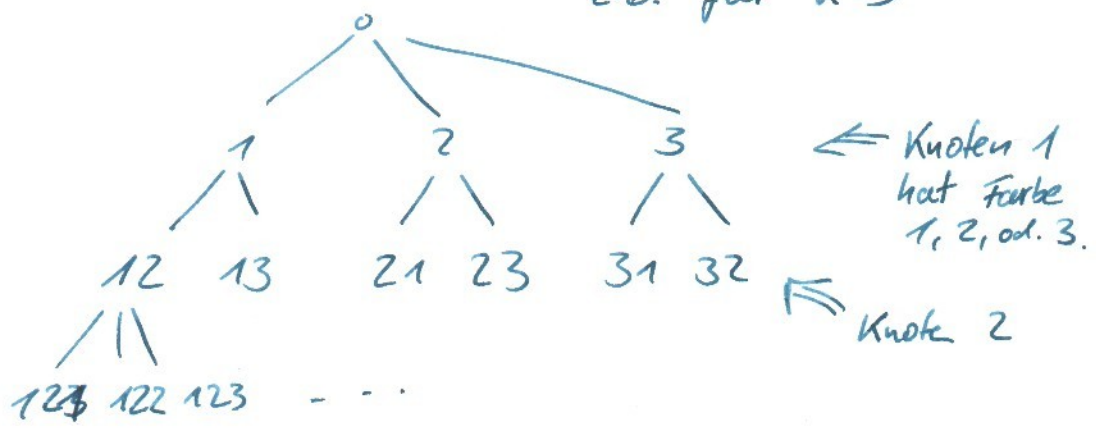
Wie findet man eine (alle) G' gültigen Färbungen eines Graphen?

Einfacher Backtracking Algorithmus:

- Färbe die Knoten der Reihe nach; mit der kleinsten noch erlaubten Farbe (d.h. keiner der bereits gefärbten Nachbarn hat diese Farbe)
- Falls für einen Knoten keine Farbe mehr frei: \rightarrow Backtracking!

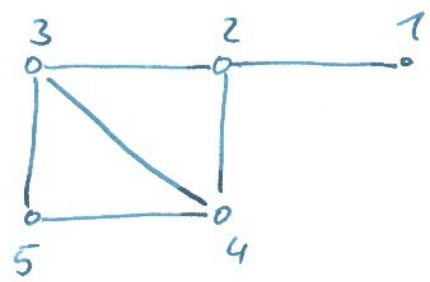
Das gibt einen Backtracking-Baum der Art:

z.B. für $k=3$



z.B. für den Fall $\{1,2\} \in E$, $\{1,3\}$ und $\{2,3\} \notin E$.

Beispiel aus Buch:



geht nicht mit 2 Farben!

Wollen zeigen:

Ziehen wir den Graph wieder wie im 1. Kapitel, d.h. Wkt. f. eine Kante = $\frac{1}{2}$, also

alle $2^{\binom{n}{2}}$ mögl. Graphen haben die gleiche ~~Wahrsch~~ Wahrscheinlichkeit

$$P[G] = \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{n}{2}}$$

Dann ist die Erwartete Laufzeit für den Algorithmus konstant!

\Rightarrow D.h. unabhängig von der Knotenzahl n

Zunächst:

- Bei ~~n Knoten~~ L Knoten und K Farben gibt es K^L mögliche Färbungen.
Für einen festen Graphen sind nicht alle erlaubt.
- Das ganze geht von hinten durch die Brust ins Auge!
- Halten wir eine Färbung φ fest. Wieviele Graphen gibt es, bei denen diese Färbung erlaubt ist?
 (c) Das hängt nur von der Anzahl der Knoten, die mit Farbe i gefärbt sind ab!

Lemma: Färbung φ fest. K Farben, L Knoten
 # Graphen mit dieser Färbung ist

$$\leq \underline{\underline{2^{L^2 (1 - \frac{1}{K}) \cdot \frac{1}{2}}}}$$

Beweis: Wir haben L Knoten und zählen die „erlaubten“ Kanten!

- Sei φ die Färbung mit
 S_1 Knoten in Farbe 1,
 S_2 Knoten in Farbe 2, usw.

Zwischen unterschiedliche Farben sind Kanten erlaubt.

Z.B. zw. Farbe 1 und 2 ~~also~~ können also $s_1 \cdot s_2$ viele Kanten gezogen werden (oder auch nicht?)

für die anderen Farben genauso. Also gibt es

$$\left(s_1 s_2 + s_1 s_3 + \dots + s_1 s_k + s_2 s_3 + \dots + s_2 s_k + \dots + s_{k-1} s_k \right)$$

viele „erlaubte“ Kanten. \Downarrow

Das lässt sich auch anders schreiben

$$= \frac{1}{2} (s_1 + s_2 + \dots + s_k)^2 - \frac{1}{2} (s_1^2 + \dots + s_k^2)$$

= L , da

jeder Knoten gefärbt wird

$$= \frac{L^2}{2} - \frac{1}{2} (s_1^2 + \dots + s_k^2)$$

Die Summe dieser Quadrate

lässt sich abschätzen.

$$\text{Es gilt } \sum_{i=1}^k s_i = L \Rightarrow \sum s_i^2 \geq \frac{L^2}{k}$$

Damit:

$$\leq \frac{L^2}{2} - \frac{1}{2} \frac{L^2}{k} = \frac{1}{2} L^2 \left(1 - \frac{1}{k}\right)$$

Ein Graph, der die Färbung \mathcal{G} erlaubt,
hat also höchstens $\frac{1}{2}L^2(1-\frac{1}{k})$ viele Kanten.

Folglich gibt es höchstens ~~2~~
 $2^{\frac{1}{2}L^2(1-\frac{1}{k})}$ viele Graphen mit
dieser Färbung.

Diese Zahl ist unabhängig von der konkreten
Färbung, gilt also für alle Färbungen. \square

• Nun zeigen wir noch die Behauptung von oben.

Lemma: Seien s_1, s_2, \dots, s_k Zahlen ≥ 0 und
die Summe $\sum_{i=1}^k s_i = L$.

Dann ist die Summe der Quadrate
mindestens $\frac{L^2}{k}$.

$$\sum_{i=1}^k s_i^2 \geq \frac{L^2}{k}$$

Beweis: Die Behauptung folgt aus folgender Umformung.

$$0 \leq \sum \left(s_i - \frac{L}{k} \right)^2 \quad \left[\begin{array}{l} \text{gilt, da alle Summande} \\ \geq 0 \end{array} \right]$$

↳ ab hier Umformung mit
Gleichheit. \downarrow

$$\begin{aligned}
 \sum_{i=1}^k \left(s_i - \frac{L}{k} \right)^2 &= \sum_{i=1}^k \left(s_i^2 - 2s_i \frac{L}{k} + \frac{L^2}{k^2} \right) \\
 &= \sum_{i=1}^k s_i^2 - \sum_{i=1}^k 2s_i \frac{L}{k} + \sum_{i=1}^k \frac{L^2}{k^2} \\
 &= \sum_{i=1}^k s_i^2 - 2 \frac{L}{k} \underbrace{\sum_{i=1}^k s_i}_{=L} + \underbrace{\sum_{i=1}^k \frac{L^2}{k^2}}_{=k \cdot \frac{L^2}{k^2} = \frac{L^2}{k}} \\
 &\quad \text{nach Voraussetzung}
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 &= \sum_{i=1}^k s_i^2 - 2 \frac{L^2}{k} + \frac{L^2}{k} \\
 &= \sum_{i=1}^k s_i^2 - \frac{L^2}{k}
 \end{aligned}$$

Damit haben wir:

$$\begin{aligned}
 0 &\leq \sum_{i=1}^k s_i^2 - \frac{L^2}{k} \\
 \Leftrightarrow \frac{L^2}{k} &\leq \sum_{i=1}^k s_i^2
 \end{aligned}$$



Noch eine Überlegung zur Kantenanzahl

$$\frac{1}{2} L^2 \left(1 - \frac{1}{k}\right). \quad (\text{Ist das viel oder wenig?})$$

Ein Graph mit L Knoten kann maximal

$$\binom{L}{2} = \frac{L(L-1)}{2} = \underbrace{\frac{1}{2} L^2 \left(1 - \frac{1}{L}\right)}_{=O(1)}$$

ungerichtete Kanten haben.

Für große L ist das ein fester (in Abhängigkeit von k) Anteil aller mögl. Kanten. Das sind immer noch viele ($O(L^2)$), aber doch deutlich entfernt von „fast alle“.

Das erste obige Lemma führt jetzt zu folgender nützlichen Beobachtung. Wir betrachten die erlaubten Färbungen über alle Graphen hinweg. D.h. Wir zählen für jeden Graph mit L

Vorgehensweise: Knoten die Anzahl seiner gültigen Färbungen!

Lemma: Die # gültiger Färbungen mit k Farben aller Graphen mit L Knoten ist höchstens $k^L \cdot \frac{1}{2} L^2 \left(1 - \frac{1}{k}\right)$

Beweis: Wir wissen aus dem ersten Lemma, dass für eine feste Färbung maximal $2^{\frac{1}{2}L^2(1-\frac{1}{k})}$ passende Graphen existieren. Das gilt für jede Färbung gleichermaßen.

Zählen wir also so:

$$\sum_{G'} \sum_{\substack{G \text{ mit} \\ L \text{ Knoten}}} \{ G \text{ erlaubt die Färbung } G' \}$$

Dann ist diese Summe $\leq \underbrace{K^L}_{\# \text{ Färbungen}} \cdot 2^{\frac{1}{2}L^2(1-\frac{1}{k})}$

Da wir Paare (G, C) zählen, also ein Graph G mit ~~erlaubter~~ erlaubter Färbung C , ist diese Summe identisch mit

$$\sum_{\substack{G \\ \text{mit } L \\ \text{Knoten}}} \sum_{C} \{ C \text{ ist gültige Färbung für } G \}.$$

Also gilt die Schranke hier ebenso. \square

zur Erklärung: • große Tabelle mit Zeilen für alle mögl. Färbungen und Spalten für alle mögl. Graphen auf L Knoten.

• Einträge bedeuten „ G erlaubt C “ bzw. „ C ist erlaubte F. für G “

• Zählen einmal über die Zeilen und einmal über die Spalten! Da kommt das gleiche raus!

Kommen wir zurück zum Algorithmus und betrachten den Backtrackingbaum noch einmal genauer:

- In Tiefe 1 wird der Knoten 1 betrachtet. Dort stehen alle Färbungen des Knotens 1 mit k Farben.
- In Tiefe 2 werden die Knoten 1 und 2 betrachtet. Falls $\{1,2\}$ eine Kante in G ist, haben 1 und 2 versch. Farben, sonst beliebig. Hier stehen also alle Färbungen ~~des Teilgraphen~~ des Graphen $\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$ bzw. $\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$, je nachdem, ob $\{1,2\} \in E$ oder nicht.
- Allgemein gilt: Erreicht der Algorithmus im Backtrackingbaum in Tiefe L , so werden die Knoten $1, 2, \dots, L$ gefärbt. Dabei werden die Kanten innerhalb der Knotenmenge $\{1, 2, \dots, L\}$, die in G vorhanden sind beachtet. An dieser Stelle steht also eine erlaubte Färbung des durch die Knotenmenge $\{1, \dots, L\}$ induzierten Teilgraphen von G .

Wir nennen diesen Graphen $H_L(G)$.
 ~~$H_L(G)$~~

|| In Tiefe L des Backtrackingbaumes von G stehen also alle erlaubten K -Färbungen des Teilgraphen $H_L(G)$. ||

Bezeichne diese Zahl mit ~~$P(K)$~~
 $P(K, H_L(G))$.

In Tiefe n stehen dann alle erlaubten K -Färbungen von G .

Die Laufzeit des Algorithmus hängt sicher mit der Größe des Backtrackingbaumes zusammen. Falls G keine K -Färbung hat, werden alle Knoten des Baumes durchlaufen.

(Der Aufwand pro Knoten ist hier erstmal außer acht gelassen. Ich sehe jetzt nicht, dass man da i.A. mit $O(1)$ hinkommt.

Wie wir ~~später~~ ~~siehe~~ gleich sehen, ist ~~aber~~ die ~~Größe~~ ~~des~~ mittlere Größe des Baumes und damit auch die mittlere Tiefe durch eine Konstante unabhängig von n beschränkt.

Damit sollte der ~~Auf~~ Aufwand pro ~~dem~~ Aufruf mehr oder weniger egal sein.)

Was ist also die mittlere Größe eines Backtrackingbaumes?

X ist Zufallsvariable für Größe des Backtrackingbaumes zu g .

feste Parameter, die wir nicht in die Notation packen:

- g hat n Knoten
- es stehen k Farben zur Verfügung
- die Graphen werden uniform gezogen, d.h.

$$\text{Prob}[g] = \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{n}{2}}$$

(jeder Graph hat die gleiche Wkt.)

~~Also~~

Also ist $E[X] = \sum_g \text{Prob}[g] \cdot x(g)$

$$= \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{n}{2}} \cdot \sum_g x(g)$$

$$= \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{n}{2}} \sum_g \{ \# \text{ Knoten im BT-Baum zu } g \}$$

Wie zählen wir das?

⇒ Wir gehen Ebenenweise vor, die # Knoten pro Ebene haben wir uns vorher bereits überlegt!

$$\text{Damit: } E[X] = \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{n}{2}} \sum_G \sum_{L=0}^n (\# \text{Knoten in Tiefe } L) \quad 3.5.17$$

$$= \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{n}{2}} \sum_G \sum_{L=0}^n P(K, H_L(G))$$

Die Summen können wir wieder vertauschen.

$$= \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{n}{2}} \sum_{L=0}^n \sum_G P(K, H_L(G))$$

Beachte: $P(K, H_L(G))$ kennen wir nicht!

Aber mit der Summe

$$\sum_G P(K, H_L(G))$$

Können wir etwas anfangen.

1) Halten wir ein L fest, für alle

G , die H_L als Teilgraph enthalten
wird der gleiche Wert eines bestimmten
Graphen H auf L Knoten enthalten,
wird der gleiche Wert gezählt.

Und zwar $P(K, H = H_L(G))$.

Ansonsten 0.

~~Wir können uns also auf die~~

Die restlichen Kanten in G sind egal.

Wir können also auch die Summe

über alle Graphen der Größe L bilden.

2) Die Summe über alle Graphen der Größe L von $P(K, H)$ kennen wir etwa. (Aus den vorherigen Lemmas)

es ist ~~$P(K, H)$~~

$$\sum_H P(K, H) \leq K \cdot 2^{\frac{1}{2} L^2 (1 - \frac{1}{K})}$$

mit L Knoten

Zu 1) noch: Wieviele Graphen haben einen bestimmten Graphen H (mit L Knoten) als Teilgraphen?

Das sind $2^{\binom{K}{2} - \binom{L}{2}}$ viele.

Beweis: Damit $H \subseteq G$ ist, müssen die Kanten auf den Knoten

$\{1, \dots, L\}$ übereinstimmen,

also sind $\binom{L}{2}$ Kanten der

$\binom{K}{2}$ Möglichkeiten bereits fest. Der

Rest kann frei gewählt werden.

Das sind eben $2^{\binom{K}{2} - \binom{L}{2}}$ Möglichkeiten.

Damit erhalten wir für $E[x]$ folgendes:



$$E[X] = \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{n}{2}} \sum_{L=0}^n P(K, H_L(G))$$

$$= \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{n}{2}} \sum_{L=0}^n \sum_{\substack{H \text{ mit} \\ L \text{ Knoten}}} \left(2^{\binom{n}{2} - \binom{L}{2}} \cdot P(K, H)\right)$$

$$= \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{n}{2}} \sum_{L=0}^n 2^{\binom{n}{2} - \binom{L}{2}} \sum_{\substack{H \text{ mit} \\ L \text{ Knoten}}} P(K, H)$$

$$= \sum_{L=0}^n 2^{-\binom{L}{2}} \sum_{\substack{H \text{ mit} \\ L \text{ Knoten}}} P(K, H)$$

mit 2) ist das $\leq 2^{\frac{1}{2}L^2(1-\frac{1}{k})} \cdot k^L$

Also: $E[X] \leq \sum_{L=0}^n \left(2^{-\binom{L}{2}} \cdot k^L \cdot 2^{\frac{1}{2}L^2(1-\frac{1}{k})}\right)$

lassen wir n gegen ∞ gehen, gilt sicherlich:

$$E[X] \leq \sum_{L=0}^{\infty} \left(2^{-\binom{L}{2}} \cdot k^L \cdot 2^{\frac{1}{2}L^2(1-\frac{1}{k})}\right)$$

Dieser Ausdruck ist durch eine von k abhängige Konstante $h=h(k)$ beschränkt! ▽

Das sieht man so:

• Zuerst bringen wir den Exponenten in eine brauchbare Form.

für $L=0$ ist der Summand = 1.
 Also: $E[X] \leq 1 + \sum_{L=1}^{\infty} \left(2^{-\frac{L}{2}} \cdot k^L \cdot 2^{L^2 \cdot \frac{1}{2} \cdot (1 - \frac{1}{k})} \right)$

(für $L \geq 1$) und $k^L = 2^{(\log_2 k) \cdot L}$
 schreiben wir den Exponenten so:

$\Rightarrow L \geq 1$
 brauchen wir nicht \checkmark

$$\begin{aligned}
 & -\left(\frac{L}{2}\right) + L \cdot \log_2 k + \frac{1}{2} L^2 \left(1 - \frac{1}{k}\right) \\
 = & -\frac{L(L-1)}{2} + L \cdot \log_2 k + \frac{1}{2} L^2 \left(1 - \frac{1}{k}\right) \\
 = & -\frac{1}{2}(L^2 - L) + L \cdot \log_2 k + \frac{1}{2} \left(L^2 - \frac{L^2}{k}\right) \\
 = & \frac{1}{2} L + L \cdot \log_2 k - \frac{L^2}{2k}
 \end{aligned}$$

für große L werden die Summanden im wesentlichen durch $2^{-\frac{L^2}{2k} \cdot O(1)}$ bestimmt.

~~es gibt ein L_0 , so dass~~

~~$2^{-\frac{L^2}{2k}} \geq 2^{\frac{1}{2}L + L \log_2 k - \frac{L^2}{2k}}$ ist.~~

~~$\Leftrightarrow -\frac{L^2}{2k} \geq$~~

~~$2^{\frac{1}{2}L + L \log_2 k - \frac{L^2}{2k}} \leq 2^{-\frac{L^2}{2k} + \frac{L^2}{2} + L^2 \log_2 k}$~~

• Betrachten wir den Exponent genauer:

→ Das ist eine nach unten geöffnete Parabel!

• Für $L=0$ ist der Exponent 0

• Für $L = K(1+2\log K)$ ebenfalls.

$$\left(\frac{1}{2}L + L\log_2 K - \frac{L^2}{2K}\right)$$

$$= L\left(\frac{1}{2} + \log_2 K - \frac{L}{2K}\right)$$

mit $L = K(1+2\log K)$

$$K(1+2\log K) \left(\frac{1}{2} + \log_2 K - \frac{K(1+2\log K)}{2K} \right)$$

$$\frac{1}{2} + \log_2 K - \left(\frac{1}{2} + \log_2 K\right) = \underline{\underline{0}}$$

• Dazwischen liegt ein Maximum!

Das interessiert uns aber nicht.

Interessanter ist folgendes:

für $L > K(1+2\log K)$ ist der Exponent immer < 0 . D.h. die Summanden dort sind klein!

Wir setzen $L_0 = \lceil K(1+2\log_2 K) \rceil + 1$ und zerlegen die Summe!

$$L_0 = \lceil K \cdot (1+2\log_2 K) \rceil + 1$$

$$\begin{aligned}
 E[X] &\leq \sum_{L=0}^{\infty} 2^{-\frac{L^2}{2k} + \frac{L}{2} + L \log k} \\
 &= \sum_{L=0}^{L_0-1} 2^{-\frac{L^2}{2k} + \frac{L}{2} + L \log k} \\
 &\quad + \sum_{L=L_0}^{\infty} 2^{-\frac{L^2}{2k} + \frac{L}{2} + L \log k}
 \end{aligned}$$

Die erste Summe hat endlich viele (genau L_0) Summanden. Die können wir einfach ausrechnen! Wir schreiben $S_1 = S_1(k)$ dafür.

$$S_1 = \sum_{L=0}^{L_0-1} 2^{-\frac{L^2}{2k} + \frac{L}{2} + L \log k}$$

Für die zweite Summe machen wir folgendes:

Der Exponent lässt sich ~~leicht~~ ein wenig vergrößern. Es ist

$$\begin{aligned}
 -\frac{L^2}{2k} + \frac{L}{2} + L \cdot \log k &\leq -\frac{L^2}{2k} + \frac{L}{L_0} \cdot \frac{L}{2} + \frac{L}{L_0} \cdot L \log k \\
 &= L^2 \left(-\frac{1}{2k} + \frac{1}{2L_0} + \frac{\log k}{L_0} \right)
 \end{aligned}$$

für alle $L \geq L_0$, also für alle Summanden dieser Summe!

Damit ist $E[X] \leq S_1 + S_2$.

$$\text{mit } S_2 = \sum_{L=L_0}^{\infty} 2^{L^2} \left(-\frac{1}{2^k} + \frac{1}{2^{L_0}} + \frac{\log k}{L_0} \right)$$

Nach unserer Wahl für L_0 gilt

$$-\frac{1}{2^k} + \frac{1}{2^{L_0}} + \frac{\log k}{L_0} < 0$$

$$\Leftrightarrow \frac{1}{2^{L_0}} + \frac{\log k}{L_0} < \frac{1}{2^k}$$

$$1 + 2 \log k < \frac{2 L_0}{2^k}$$

$$k(1 + 2 \log k) < L_0 = \lceil k(1 + 2 \log k) \rceil + 1 \quad \checkmark$$

Also ist

$$d = d(k) = 2^{L^2 \left(-\frac{1}{2^k} + \frac{1}{2^{L_0}} + \frac{\log k}{L_0} \right)} < 1 \quad \checkmark$$

Jetzt machen wir Schluß:

$$\begin{aligned} \text{Nun ist } S_2 &= \sum_{L=L_0}^{\infty} d^{L^2} \leq \sum_{L=0}^{\infty} d^{L^2} \leq \sum_{j=0}^{\infty} d^j \\ &= \frac{1}{1-d} \quad \text{da } \underline{0 < d < 1} \end{aligned}$$

Also schließlich:

$$E[X] \leq S_1 + \frac{1}{1-d}$$

Das ist eine Konstante in Abhängigkeit von k .

> # Exponent komplett
 $f := (L, K) \rightarrow -L^2/(2 \cdot K) + L/2 + L \cdot \log[2](K);$

$$f := (L, K) \mapsto -\frac{L^2}{2K} + \frac{L}{2} + L \log_2(K) \quad (1)$$

> # Wert von L, wo der Exponent sicher kleiner 0 ist
 $L[0] := K \rightarrow \text{ceil}(K \cdot (1 + 2 \cdot \log[2](K))) + 1;$

$$L_0 := K \mapsto \lceil K(1 + 2 \log_2(K)) \rceil + 1 \quad (2)$$

> # Wert von L, wo der Exponent maximal ist
 $L[\text{max}] := K \rightarrow K \cdot (1/2 + \log[2](K));$

$$L_{\text{max}} := K \mapsto K \left(\frac{1}{2} + \log_2(K) \right) \quad (3)$$

> # Konstante im Exponenten
 $c := K \rightarrow -1/(2 \cdot K) + 1/(2 \cdot L[0](K)) + \log[2](K)/L[0](K);$

$$c := K \mapsto -\frac{1}{2K} + \frac{1}{2L_0(K)} + \frac{\log_2(K)}{L_0(K)} \quad (4)$$

> # Basis in der zweiten Summe
 $d := K \rightarrow 2^c(K);$

$$d := K \mapsto 2^{c(K)} \quad (5)$$

> # Summe als ganzes
 $S[0] := (K, n) \rightarrow \text{sum}(2^f(L, K), L=0..n);$

$$S_0 := (K, n) \mapsto \sum_{L=0}^n 2^{f(L, K)} \quad (6)$$

> # Summe erster Teil mit L[0] Summanden
 $S[1] := K \rightarrow \text{sum}(2^f(L, K), L=0..L[0](K)-1);$

$$S_1 := K \mapsto \sum_{L=0}^{L_0(K)-1} 2^{f(L, K)} \quad (7)$$

> # Summe erster Teil mit Maximum abgeschätzt
 $S[11] := K \rightarrow L[0](K) \cdot 2^f(L[\text{max}](K), K);$

$$S_{11} := K \mapsto L_0(K) \cdot 2^{f(L_{\text{max}}(K), K)} \quad (8)$$

> # Summe zweiter Teil, der Rest
 $S[2] := K \rightarrow \text{sum}(d(K)^{L^2}, L=L[0](K)..infinity);$

$$S_2 := K \mapsto \sum_{L=L_0(K)}^{\infty} d(K)^{L^2} \quad (9)$$

> # Summe zweiter Teil, nochmal grob abgeschätzt
 $S[3] := K \rightarrow \text{sum}(d(K)^L, L=L[0](K)..infinity);$

$$S_3 := K \mapsto \sum_{L=L_0(K)}^{\infty} d(K)^L \quad (10)$$


```

> #####
  ##
  k:=3;
                                     k := 3                               (11)
=
> L[0](k);
                                     14                               (12)
=
> evalf(L[max](k));
                                     6.254887503                     (13)
=
> evalf(c(k));
                                     -0.0177407738                    (14)
=
> evalf(d(k));
                                     0.9877783314                     (15)
=
> evalf(S[0](k,1000));
                                     478.5286516                     (16)
=
> evalf(S[1](k)+S[2](k));
                                     478.6959933                     (17)
=
> evalf(S[1](k)+S[3](k));
                                     547.3052239                     (18)
=
> evalf(S[11](k)+S[3](k));
                                     1354.242451                    (19)
=
> #####
  ##
  k:=4;
                                     k := 4                               (20)
=
> L[0](k);
                                     21                               (21)
=
> evalf(L[max](k));
                                     10.                               (22)
=
> evalf(c(k));
                                     -0.005952380952                    (23)
=
> evalf(d(k));
                                     0.9958826235                     (24)
=
> evalf(S[0](k,1000));
                                     34880.26830                     (25)
=
> evalf(S[1](k)+S[2](k));
                                     34880.94340                     (26)
=
> evalf(S[1](k)+S[3](k));
                                     35102.79692                     (27)
=
> evalf(S[11](k)+S[3](k));
                                     121867.7093                      (28)

```

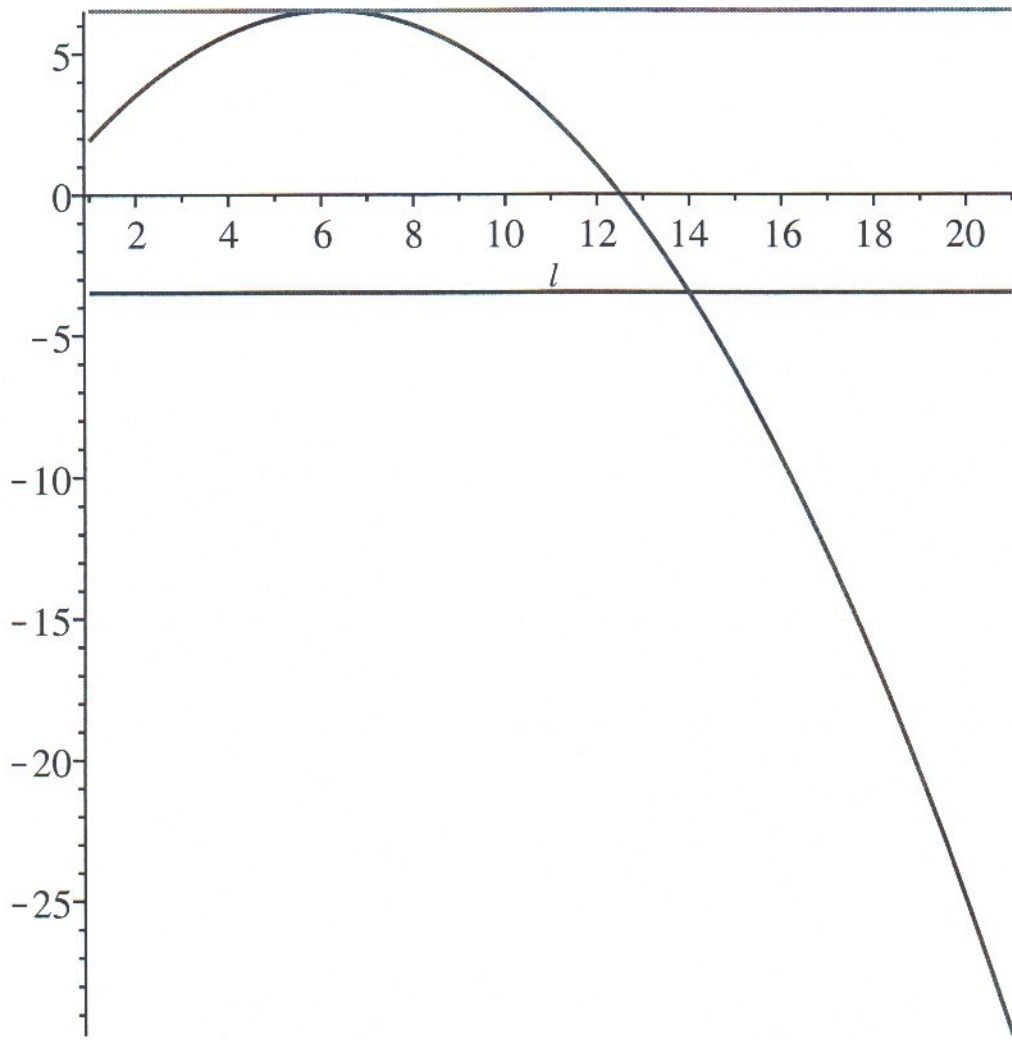
```

> #####
  ##
  k:=5;
                                     k := 5                               (29)
=
> L[0](k);
                                     30                               (30)
=
> evalf(L[max](k));
                                     14.10964047                    (31)
=
> evalf(c(k));
                                     -0.00593573020                    (32)
=
> evalf(d(k));
                                     0.9958941176                    (33)
=
> evalf(S[0](k,1000));
                                     6.624089273 106                    (34)
=
> evalf(S[1](k)+S[2](k));
                                     6.624089349 106                    (35)
=
> evalf(S[1](k)+S[3](k));
                                     6.624304519 106                    (36)
=
> evalf(S[11](k)+S[3](k));
                                     2.951810042 107                    (37)
=
> #####
  ##
  k:=16;
                                     k := 16                               (38)
=
> L[0](k);
                                     145                               (39)
=
> evalf(L[max](k));
                                     72.                               (40)
=
> evalf(c(k));
                                     -0.0002155172414                    (41)
=
> evalf(d(k));
                                     0.9998506260                    (42)
=
> evalf(S[0](k,1000));
                                     7.040386355 1049                    (43)
=
> evalf(S[1](k)+S[2](k));
                                     7.040386353 1049                    (44)
=
> evalf(S[1](k)+S[3](k));
                                     7.040386355 1049                    (45)
=
> evalf(S[11](k)+S[3](k));
                                     8.476709497 1050                    (46)

```

```
> k:=3; plot([f(l,k),f(L[0](k),k), f(L[max](k),k)], l=1.  
.15*L[0](k));
```

$k := 3$



3. Chernoff - Schranken

Remd- bzw. Vorbemerkung:

- betrachte die Zufallsvariable X
- X heißt Binomialverteilt wenn gilt:
 $0 \leq X \leq n$ und
 $\text{Prob}[X=i] = \binom{n}{i} \cdot p^i (1-p)^{n-i}$

· X kann man sich z.B. so vorstellen:

$X: \{0,1\}^n \rightarrow \mathbb{N}$ mit $X(b_1, \dots, b_n) = \# \text{ Einsen}$

· damit das mit der Wkt. oben hinkommt, müssen die b_i vollkommen unabhängig voneinander sein!

· also kann man X als Summe von Indikatorvariablen, die vollkommen unabh. sind schreiben

$X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$ mit

$\text{Prob}[X_i=1] = p$ und $\text{Prob}[X_i=0] = 1-p$

· damit ist $E[X_1] = E[X_2] = \dots = E[X_n] = p$
und $E[X] = \sum_{i=1}^n E[X_i] = ~~n~~ np$

· die unabhängigkeit brauchen wir gleich! ~~falls~~ falls die X_i abhängig sind, ist $X = \sum X_i$ nicht binomialverteilt, ~~es~~ obwohl $E[X_i] = p$ und $E[X] = np$ sein kann.

z.B. so: Sei $\text{Prob}[X_1 = X_2 = \dots = X_n = 1] = p$
 und $\text{Prob}[X_1 = \dots = X_n = 0] = 1-p$
 also totale Abhängigkeit der X_i .

Dann auch: $E[X_i] = p$ und
 $E[X] = n \cdot p$

Satz: Sei die Zufallsvariable X binomialverteilt.
 (mit n und p) dann

Dann gilt für $0 \leq \delta \leq 1$:

$$a) \text{ Prob}[X \geq (1+\delta)E[X]] \leq \left(\frac{e^\delta}{(1+\delta)^{1+\delta}} \right)^{E[X]}$$

und

$$b) \text{ Prob}[X \leq (1-\delta)E[X]] \leq \left(\frac{e^{-\delta}}{(1-\delta)^{1-\delta}} \right)^{E[X]}$$

Und die Folgerung daraus:

$$\text{Prob}[X \geq (1+\delta)E[X]] \leq e^{-\frac{\delta^2}{3}E[X]}$$

$$\text{und } \text{Prob}[X \leq (1-\delta)E[X]] \leq e^{-\frac{\delta^2}{2}E[X]}$$

Beachte: $E[X] = n \cdot p$

Zeigen zuerst die Folgerung:

$$1) \frac{e^{\delta}}{(1+\delta)^{1+\delta}} \leq e^{-\frac{\delta^2}{3}}$$

$$\Leftrightarrow e^{\delta + \frac{\delta^2}{3}} \leq (1+\delta)^{1+\delta}$$

$$\Leftrightarrow e^{\delta + \frac{\delta^2}{3}} \leq e^{(1+\delta) \ln(1+\delta)}$$

$$\Leftrightarrow \delta + \frac{\delta^2}{3} \leq (1+\delta) \ln(1+\delta)$$

Dazu: Logarithmenreihe, für $-1 < \delta \leq 1$ gilt:

$$\begin{aligned} \ln(1+\delta) &= \delta - \frac{\delta^2}{2} + \frac{\delta^3}{3} - \frac{\delta^4}{4} + \dots \\ &= \sum_{i=1}^{\infty} (-1)^{i+1} \frac{\delta^i}{i} \end{aligned}$$

Herleitung der Reihe mit dem Satz von Taylor kann man hier als Übung einschreiben. Lasse ich jetzt weg.

Zeigen jetzt, dass gilt: (haben die Situation $0 \leq \delta \leq 1$) ✓

$$\delta + \frac{\delta^2}{3} \leq (1+\delta) \underbrace{\left(\delta - \frac{\delta^2}{2} + \frac{\delta^3}{3} - \frac{\delta^4}{4} + \dots \right)}_{\ln(1+\delta)}$$

$$\Leftrightarrow \delta + \frac{\delta^2}{3} \leq \left(\delta - \frac{\delta^2}{2} + \frac{\delta^3}{3} - \frac{\delta^4}{4} + \dots \right) + \left(\delta^2 - \frac{\delta^3}{2} + \frac{\delta^4}{3} - \frac{\delta^5}{4} + \dots \right)$$

$$\Leftrightarrow \delta + \frac{\delta^2}{3} \leq \delta + \frac{\delta^2}{2} - \frac{\delta^3}{6} + \text{Rest}$$

Da $\delta + \frac{\delta^2}{2} - \frac{\delta^3}{6} \neq \delta + \frac{\delta^2}{3} \leq \delta + \frac{\delta^2}{2} - \frac{\delta^3}{6}$ gilt das, sofern Rest ≥ 0 ✓

Das kommt jetzt: Rest ≥ 0

$$\begin{aligned} \text{Rest} &= \left(-\frac{\delta^4}{4} + \frac{\delta^5}{5} - \frac{\delta^6}{6} + \frac{\delta^7}{7} - + \dots \right) + \\ &\quad \left(\frac{\delta^4}{3} - \frac{\delta^5}{4} + \frac{\delta^6}{5} - \frac{\delta^7}{6} + - \dots \right) \\ &= \delta^4 \left(\frac{1}{3} - \frac{1}{4} \right) + \delta^5 \left(\frac{1}{5} - \frac{1}{4} \right) \\ &\quad + \delta^6 \left(\frac{1}{5} - \frac{1}{6} \right) + \delta^7 \left(\frac{1}{7} - \frac{1}{6} \right) \\ &\quad + \dots \end{aligned}$$

Wir betrachten die Summanden paarweise mit gerader Exponent von δ und ~~nächst~~ nächster unger. Exp. von δ , also ~~$\delta^{4+5}, 6+7, \dots$~~

$$\delta^4(\dots) + \delta^5(\dots), \delta^6(\dots) + \delta^7(\dots), \dots$$

Allgemein sieht das dann so aus:

für $i \geq 3$, i ungerade

$$\delta^{i+1} \left(\frac{1}{i} - \frac{1}{i+1} \right) + \delta^{i+2} \left(\frac{1}{i+2} - \frac{1}{i+1} \right)$$

Da $\delta < 1$ gilt:

$$\delta^{i+2} \left(\frac{1}{i} - \frac{1}{i+1} \right) + \delta^{i+2} \left(\frac{1}{i+2} - \frac{1}{i+1} \right) < \text{oben}$$

aber das ist immernoch ≥ 0 , damit

$$\text{Rest} > 0 \quad \nabla$$

Demit folgt $\frac{e^{\sigma}}{(1+\sigma)^{1+\sigma}} \leq e^{-\frac{\sigma^2}{3}}$

~~Die am~~

2) Die andere Seite geht analog:

$$\frac{e^{-\sigma}}{(1-\sigma)^{1-\sigma}} \leq e^{-\frac{\sigma^2}{2}} \left(\leq e^{-\frac{\sigma^2}{3}} \right)$$

Das ist also die "bessere" Schranke!

$$\Leftrightarrow e^{-\sigma + \frac{\sigma^2}{2}} \leq (1-\sigma)^{1-\sigma}$$

$$\Leftrightarrow e^{-\sigma + \frac{\sigma^2}{2}} \leq e^{(1-\sigma) \ln(1-\sigma)}$$

$$\Leftrightarrow -\sigma + \frac{\sigma^2}{2} \leq (1-\sigma) \ln(1-\sigma)$$

(Wegen $-\sigma$ ist die Log-Reihe hier einfacher (alles negativ))

$$\Leftrightarrow -\sigma + \frac{\sigma^2}{2} \leq (1-\sigma) \left(-\sigma - \frac{\sigma^2}{2} - \frac{\sigma^3}{3} - \frac{\sigma^4}{4} - \dots \right)$$

$$\Leftrightarrow -\sigma + \frac{\sigma^2}{2} \leq \left(-\sigma - \frac{\sigma^2}{2} - \frac{\sigma^3}{3} - \dots \right) + \left(\sigma^2 + \frac{\sigma^3}{2} + \frac{\sigma^4}{3} + \dots \right)$$

$$\Leftrightarrow -\sigma + \frac{\sigma^2}{2} \leq -\sigma - \frac{\sigma^2}{2} + \sigma^3 \left(\frac{1}{2} - \frac{1}{3} \right) + \sigma^4 \left(\frac{1}{3} - \frac{1}{4} \right) + \dots + \sigma^i \left(\frac{1}{i-1} - \frac{1}{i} \right) + \dots$$

gilt, da alle $\left(\frac{1}{i-1} - \frac{1}{i} \right) \geq 0$



Dies war die Folgerung, jetzt zum Beweis
des Satzes:

$$\text{Zu zeigen ist 1) } \text{Prob}[X \geq (1+\delta) E[X]] \leq \left(\frac{e^\delta}{(1+\delta)^{1+\delta}} \right)^{E[X]}$$

Da t^x für $t \neq 1$ streng monoton
steigend ist, gilt:

$$\text{Prob}[X \geq (1+\delta) E[X]] = \text{Prob}[t^X \geq t^{(1+\delta) E[X]}]$$

für die Zufallsvariable t^X .
Und mit der Markov-Ungleichung
ergibt sich:

$$\begin{aligned} \text{Prob}[t^X \geq t^{(1+\delta) E[X]}] \\ \leq \frac{E[t^X]}{t^{(1+\delta) E[X]}} \end{aligned}$$

Anmerkung:

$$a < b$$

$$\Leftrightarrow f(a) < f(b)$$

für f streng
monoton steigend

Jetzt brauchen wir $E[t^X]$.

$$X = X_1 + X_2 + \dots + X_n, \text{ also}$$

$$t^X = t^{X_1 + X_2 + \dots + X_n} = t^{X_1} \cdot t^{X_2} \cdot \dots \cdot t^{X_n}$$

Da die X_i vollständig
unabhängig sind, ist

$$\begin{aligned} E[t^{X_1} \cdot t^{X_2} \cdot \dots \cdot t^{X_n}] \\ = E[t^{X_1}] \cdot E[t^{X_2}] \cdot \dots \cdot E[t^{X_n}] \\ = E[t^X] = (p(t-1) + 1)^n \end{aligned}$$

t^{X_i} nimmt nur die
Werte $t^1 = t$ und $t^0 = 1$
an, also

$$\begin{aligned} E[t^{X_i}] &= t \cdot p + 1 \cdot (1-p) \\ &= p(t-1) + 1 \end{aligned}$$

Mit $(1+a)^n \leq e^{an}$ ~~$a > 0$~~ (für alle $a > 0$)

haben wir $E[t^X] \leq e^{P(t-1) \cdot n} = e^{(t-1)E[X]}$

und damit:

$$\text{Prob}[t^X \geq t^{(1+\delta)E[X]}] \leq \left(\frac{e^{(t-1)E[X]}}{t^{(1+\delta)E[X]}} \right)$$

mit $t = 1+\delta > 1$ ergibt sich die Behauptung.

$$\text{Für 2) } \text{Prob}[X \leq (1-\delta)E[X]] \leq \left(\frac{e^{-\delta}}{(1-\delta)^{1-\delta}} \right)^{E[X]}$$

gehen wir analog vor.

$$\begin{aligned} \text{Prob}[X \leq (1-\delta)E[X]] &= \text{Prob}[t^X \leq t^{(1-\delta)E[X]}] \\ &= \text{Prob}[t^X \leq t^{(1-\delta)E[X]}] \quad \text{für } t > 1 \\ &= \text{Prob}[t^{-X} \leq t^{-(1-\delta)E[X]}] \\ &\leq \frac{E[t^{-X}]}{t^{-(1-\delta)E[X]}} \end{aligned}$$

$$E[t^{-X}] = E\left[\left(\frac{1}{t}\right)^X\right] = E\left[\left(\frac{1}{t}\right)^{X_1 + \dots + X_n}\right]$$

$$\begin{aligned} E\left[\left(\frac{1}{t}\right)^{X_i}\right] &= \frac{1}{t} \cdot p + (1-p) \\ &= p\left(\frac{1}{t} - 1\right) + 1 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} E[t^X] &= \left(p\left(\frac{1}{t} - 1\right) + 1\right)^n \leq e^{p\left(\frac{1}{t} - 1\right) \cdot n} \\ &= e^{(1/t - 1)E[X]} \end{aligned}$$

Also:

$$\text{Prob} [x \leq (1-\delta) E[x]] \leq \left(\frac{e^{\left(\frac{1}{t}-1\right)} E[x]}{t^{-(1-\delta)}} \right)$$

Mit $t = \frac{1}{1-\delta} > 1$ ergibt sich die Behauptung.

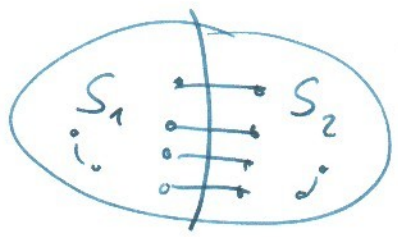
$$\left(\frac{1}{t}-1\right) = \frac{1}{\frac{1}{1-\delta}} - 1 = 1-\delta - 1 = -\delta$$

$$t^{-(1-\delta)} = \left(\frac{1}{t}\right)^{1-\delta} = (1-\delta)^{1-\delta}$$



Einfache Anwendung der Chernoff-Schranke

• Zufallsgraph mit Kantenwkt. $\frac{1}{2}$



$1, \dots, n$

$\#S_1 = \#S_2 = \frac{n}{2}$, n gerade

S_1, S_2 fest $S_1 \cap S_2 = \emptyset$

Kantenkandidaten zwischen

$$S_1 \text{ und } S_2 = \frac{n}{2} \cdot \frac{n}{2} = \frac{n^2}{4}$$

$X = \# \text{ Kanten zwischen } S_1 \text{ und } S_2$

$$X = X_1 + X_2 + \dots + X_{\frac{n^2}{4}}$$

$$\text{Prob}[X=k] = \binom{\frac{n^2}{4}}{k} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^k \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{n^2}{4}-k}$$

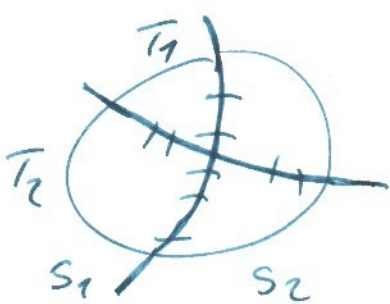
$\epsilon > 0$, kleine Zahl

$$E[X] = \frac{n^2}{4} \cdot \frac{1}{2}$$

$$\text{Prob}[X \geq (1+\epsilon)E[X]] \leq e^{-\frac{1}{3}\epsilon^2 E[X]} = e^{-\frac{1}{3} \cdot \frac{\epsilon^2 n^2}{4} \cdot \frac{1}{2}}$$

(S_1, S_2 fest)
aber beliebig

$$= e^{-\frac{1}{24}\epsilon^2 n^2} \Omega(1)$$



$X = \# \text{ Kanten zw. } S_1, S_2$

$Y = \# \text{ Kanten zw. } T_1, T_2$

$$A = \left\{ G ; \begin{array}{l} X(G) \geq (1+\epsilon)E[X] \\ \text{oder} \\ Y(G) \geq (1+\epsilon)E[Y] \end{array} \right\}$$

$E[X] = E[Y]$

$$\begin{aligned} \text{Prob}[A] &\leq \text{Prob}[x \geq (1+\epsilon)E[x]] \\ &\quad + \text{Prob}[y \geq (1+\epsilon)E[y]] \\ &\leq 2 \cdot e^{-\frac{1}{24}\epsilon^2 n^2} \rightarrow 0 \end{aligned}$$

Alle Schritte?

- Maximal 2^n solche Einteilungen, dann
Schranke:

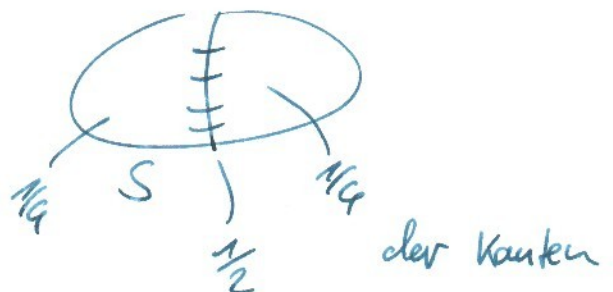
$$\begin{aligned} \text{Prob}[\] &\leq 2^n \cdot e^{-\frac{1}{24}\epsilon^2 n^2} = e^{(n \cdot \ln 2) - \frac{1}{24}\epsilon^2 n^2} \\ &= e^{n((\ln 2) - \frac{1}{24}\epsilon^2 n)} \rightarrow 0 \\ &= \end{aligned}$$

- Zufallsgraph wie oben

$$\#S = \frac{n}{2} \quad X = \# \text{Kanten innerhalb von } S$$

$$\text{Kantenkandidaten: } \frac{\frac{n}{2} \cdot (\frac{n}{2} - 1)}{2} = \binom{\frac{n}{2}}{2}$$

$$\begin{aligned} E[X] &= \frac{1}{2} \left(\frac{n^2}{8} - \frac{n}{4} \right) &= \frac{\frac{n}{2} \cdot \frac{n}{2}}{2} - \frac{\frac{n}{2}}{2} &= \frac{n^2}{8} - \frac{n}{4} \\ &= \frac{1}{2} \cdot \frac{n^2}{8} \cdot (1 - o(1)) &&= \frac{n^2}{8} (1 - o(1)) \end{aligned}$$



$$\text{Prob}[X \geq (1+\epsilon) E[X]] \leq \cancel{e^{-\frac{1}{3}\epsilon^2}} e^{-\frac{1}{3}\epsilon^2 \frac{1}{2} \left(\frac{n^2}{8} - \frac{n}{4} \right)}$$

$$= e^{-\frac{1}{48}\epsilon^2 n^2 + \frac{1}{12}\epsilon^2 n}$$

$$\leq e^{-\frac{1}{50}\epsilon^2 n^2} \quad \text{für } n \text{ groß genug}$$

• Abweichung für irgendeine Menge

$$\leq 2^n \cdot e^{-\frac{1}{50}\epsilon^2 n^2} \rightarrow \underline{\underline{0}}$$

4. Graphfärbung, 2. Teil

Greedy Algorithmus: Knoten 1 mit Farbe 1
 Knoten 2 mit kleinstmöglicher Farbe
 ⋮
 Knoten n mit kleinstmöglicher Farbe

(mit n Farben geht das immer)

• Chromatische Zahl: $\chi(G) =$ minimale # Farben für G
 $\chi_{gr}(G) =$ # Farben des Algorithmus.

Satz: Kantenwkt. $\frac{1}{2}$

$$(a) \text{ Prob} \left[\chi_{gr} \leq \frac{n}{2 \log_2 n} \right] \leq n^{-\log_2 n} = 2^{-(\log_2 n)}$$

$$(b) \text{ Prob} \left[\chi_{gr} \geq \frac{2n}{\log_2 n} \right] \leq e^{-\Omega(\sqrt{n})}$$

Beweis von (a): • Farben möglich $1, \dots, n$

Für jede Farbe l ist

mit Wkt. hinreichend
 ↘ schnell gegen 1. ▽

#Knoten mit Farbe l $\leq 2 \cdot \log_2 n$
 (beim greedy Algo)

$$n = \underbrace{(\#Knoten \text{ mit } 1) + (\#Knoten \text{ mit } 2) + \dots + (\#Knoten \text{ mit } n)}_{\leq 2 \cdot \log_2 n}$$

$$n \leq (2 \cdot \log_2 n) \cdot m$$

$$m \geq \frac{2 \log_2 n}{n} \cdot \frac{n}{2 \log_2 n}$$

↳ $m =$ #Farben, die es sein.

16.5.17

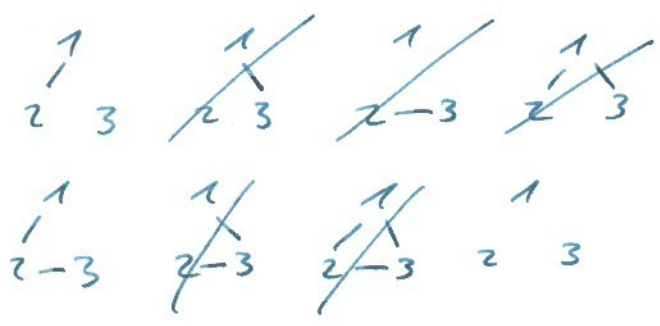
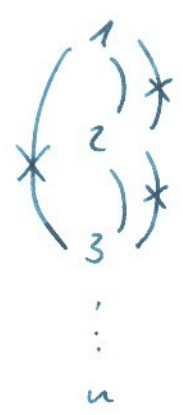
Algorithmus 1
2
3
⋮
n

$$\text{Prob}[\text{Knoten 2 bekommt Farbe 1}] = \frac{1}{2}$$

↓
Kante
{1,2} nicht
dabei

$$\text{Prob}[\text{Knoten 3 bekommt Farbe 1}]$$

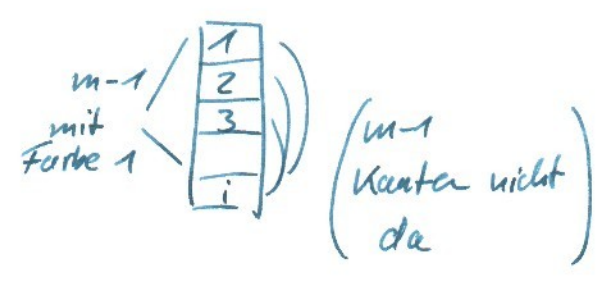
$$= \frac{1}{2} \left(\frac{1}{4} + \frac{1}{4} \right) = \frac{1}{4}$$



~~$\frac{1}{2} + \frac{1}{4} + \frac{1}{8}$~~

$$\text{Prob}[\text{Knoten } i \text{ ist der } m\text{-te mit Farbe 1}] \leq \left(\frac{1}{2}\right)^{m-1}$$

↑
fest.



Knoten i ist fest!

Annahme: • Knoten $i_1 < i_2 < \dots < i_{m-1} < i$

und i_j haben alle Farbe 1

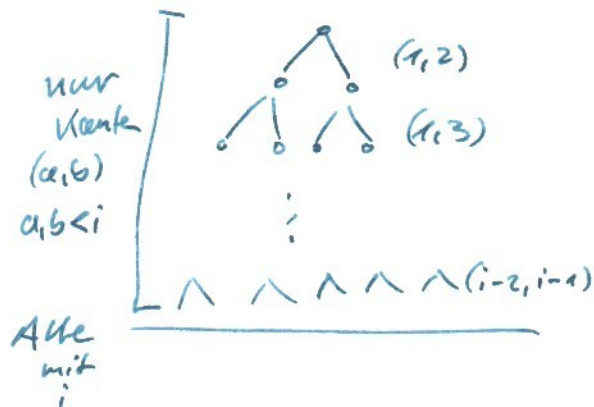
• Unter dieser Annahme ist Wkt.

i hat Farbe 1 = $(\frac{1}{2})^{m-1}$

Betrachten Teil des Graphen auf Knoten $\{1, \dots, i-1\}$.

Betrachte jetzt das Ereignis wo

$\{i_1, i_2, \dots, i_{m-1}\}$ alle Knoten $< i$ sind mit
 $< < <$ Farbe 1.



Bsp: A = Ereignis in der Menge der Graphen, wo alle Kanten auf Knoten $1, \dots, i-1$ da sind.

~~$$\text{Prob}[A] = \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{i-1}{2}}$$
)
 im Gesamttraum~~

$$\text{Prob}[A \mid \text{Alle Kanten auf } 1, \dots, i-1 \text{ sind da}]$$

$$= \frac{\text{Prob}[A]}{\left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{i-1}{2}}} = \text{Prob}[A] / \text{Restraum (Restbalken)}$$

$$= \frac{\text{Prob}[A \cap B]}{\text{Prob}[B]}$$

Formel von der Totalen Wahrscheinlichkeit



$$Prob[C] = \cancel{Prob[A_1 \cap A_2]}$$

$$Prob[A_1] \cdot Prob[C|A_1] +$$

$$Prob[A_2] \cdot Prob[C|A_2]$$

$$\cancel{A_1 \cap A_2} \Rightarrow A_1 \cap A_2 = \emptyset$$

$$(a) \text{Prob} \left[\chi_g \leq \frac{1}{2} \frac{n}{\log_2 n} \right] \leq n^{-\log_2 n}$$

Beweis: Knoten 1
 \vdots
 wird gefärbt.

Knoten i
 \rightsquigarrow Farbe hängt von Knoten
 $1, \dots, i-1$ ab



Die Färbung der Knoten $1, \dots, i-1$ ergibt sich aus dem Teilgraph auf $1, \dots, i-1$, d. h. alle Kanten $\{x, y\}$ $1 \leq x, y \leq i-1$.

Zeigen für jede Farbe l , $1 \leq l \leq n$:

$$(\# \text{Knoten mit Farbe } l) < 2 \cdot \log_2 n$$

mit entsprechend hoher Wahrscheinlichkeit.

$$C_l(G) = \{i \mid 1 \leq i \leq n, \text{ Knoten } i \text{ bekommt Farbe } l \text{ vom Algorithmus auf } G\}$$

$$|C_l| = \#C_l$$

$$\text{Prob}[\#C_l > 2 \cdot \log_2 n] \rightarrow 0$$

\uparrow
Ziel

Baum (Generierung des Graphen)

für Farbe L und Zahl m

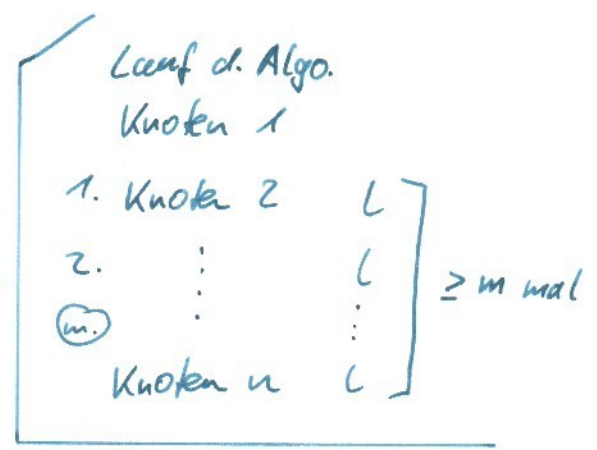
$$\text{Prob}[\text{Farbe } L \text{ kommt mindestens } m\text{-mal vor}]$$

$$= \text{Prob}[\#G_L \geq m]$$

$$= \text{Prob}[\text{es gibt einen Knoten } i, \text{ der der } m\text{-te mit Farbe } L \text{ ist}]$$

↪ Zuerst Knoten i fest, Farbe L fest.

Prob[Knoten i ^{m -ter mit Farbe} bekommt Farbe L] :



Sei K ein Graph auf $\{1, \dots, i-1\}$. Greedy hat K gefärbt.

1. Fall:

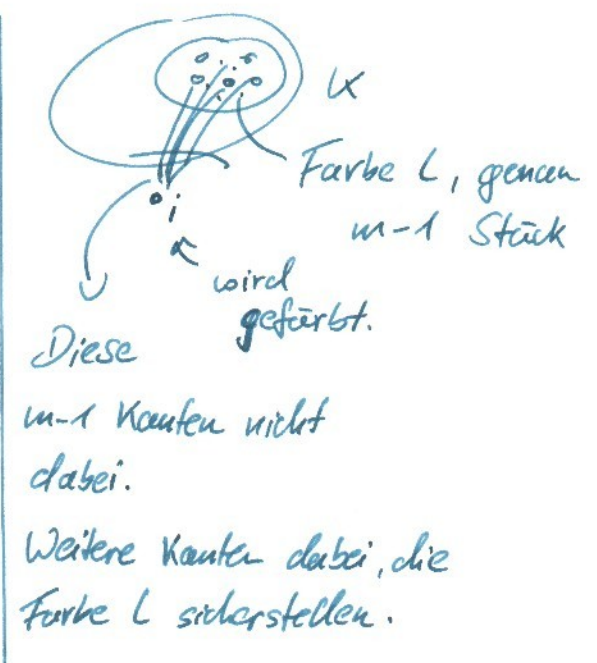
In der Färbung ^{von K} kommt die Farbe $L \leq (m-2)$ ~~mal~~ mal vor. Dann ~~ist~~ ist i nicht der m -te.

2. Fall: Farbe L kommt $\geq m$ -mal in K vor, dann ist i nicht der m -te.

3. Fall: Farbe L kommt genau $(m-1)$ -mal in K vor.

Situation im Fall 3:

$\text{Prob}[i \text{ ist } m\text{-ter mit Farbe } L]$
 Ereignis A
 (Teilmenge von Graphen



Wahrscheinlichkeiten ausrechnen:

1. Fall: Die Wahrscheinlichkeit ist 0.

Ist K ein fester Graph gemäß dem Fall 1.

$$\text{Prob}[A | K] = 0$$

{
 Alle Graphen, so dass
 auf $\{1, \dots, i-1\}$ K liegt

Warum ist das so?

$$\frac{\text{Prob}[A \cap K]}{\text{Prob}[K]} = \text{Prob}[A | K]$$

$$A \cap K = \emptyset$$

2. Fall: analog zum 1. Fall

$$\text{Prob}[A | K] = \frac{\text{Prob}[A \cap K]}{\text{Prob}[K]} = 0$$

3. Fall: K fest, wie gehabt.

$$\text{Prob}[A|K] \leq \left(\frac{1}{2}\right)^{m-1}$$

↑ da nicht alle Kanten beachtet.

Gesamtbild:

$$\text{Prob}[i \text{ ist } m\text{-ter mit Farbe } \{ \}] =: A$$

~~Fall 1~~
K nach
Fall 1

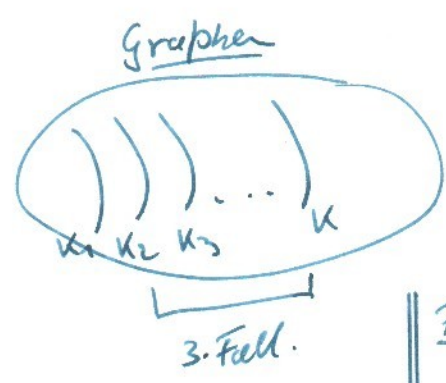
Mit der definition!

$$\frac{\text{Prob}[A \cap K]}{\text{Prob}[K]} \left(\frac{1}{2}\right)^{i-1}$$

$$\left(\frac{1}{2}\right)^{i-1}$$

Wert für Kanten bzw. nicht-Kanten in K

- Wert für den Rest. $\leq \left(\frac{1}{2}\right)^{m-1}$



$$A = \left(\bigcup_{\substack{K \text{ nach} \\ \text{Fall 1}}} (A \cap K) \right) \cup \left(\bigcup_{\substack{K \text{ nach} \\ \text{Fall 2}}} (A \cap K) \right) \cup \left(\bigcup_{\substack{K \text{ nach} \\ \text{Fall 3}}} (A \cap K) \right)$$

Formel von der totalen Wahrscheinlichkeit:
(ganz allgemein)



$$\Omega \quad T_1 \cap T_2 = \emptyset$$

$$T_1 \cup T_2 = \Omega$$

$$\text{Prob}[A] = \text{Prob}[A|T_1] \cdot \text{Prob}[T_1] + \text{Prob}[A|T_2] \cdot \text{Prob}[T_2]$$

$$= \text{Prob}[A \cap T_1] + \text{Prob}[A \cap T_2]$$

$$\text{Prob}[A] = \sum_{\substack{K \text{ nach} \\ \text{Fall 3}}} \text{Prob}[K] \cdot \text{Prob}[A|K] \leq \left(\frac{1}{2}\right)^{m-1} \text{ f\u00fcr jedes } K!$$

$$\leq \text{Prob}[A|K] \cdot \sum_{K \text{ nach}} \text{Prob}[K] \leq \left(\frac{1}{2}\right)^{m-1}$$

$\underbrace{\hspace{10em}}_3 \leq 1$

=> F\u00fcr i fester Knoten, L feste Farbe

$$\text{Prob}[i \text{ ist } m\text{-ter mit Farbe } L] \leq \left(\frac{1}{2}\right)^{m-1}$$

$$\text{Prob}[\text{Es gibt einen Knoten, der } m\text{-ter mit Farbe } L]$$

$$= \text{Prob}[(1 \text{ ist } m\text{-ter}) \text{ od. } (2 \text{ ist } m\text{-ter}) \text{ od. } \dots \text{ od. } (n \text{ ist } m\text{-ter})]$$

$$= \text{Prob}[1 \text{ ist } m\text{-ter}] + \dots + \text{Prob}[n \text{ ist } m\text{-ter}]$$

$$\leq \underline{\underline{n \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{m-1}}}$$

• Grenze an die #Knoten mit gleicher Farbe.

$$m = 2(\log n)$$

dann $n \cdot 2 \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{\log n} = 2 \cdot \frac{1}{n}$

• Die Farbe L kommt $\geq 2 \cdot (\log n)$ mal ~~vor~~

nur mit Wahrscheinlichkeit $\leq 2 \cdot \frac{1}{n} \rightarrow 0$ vor.

Sei $k = \lceil \log_2 n \rceil$, dann betrachten wir das Ereignis

$A_{L, j_1, j_2, \dots, j_k}$ = Ereignis, dass
 Farbe $\underbrace{j_1, j_2, \dots, j_k}_{\text{aufsteigende Knoten}}$
 j_1 ist $(k+1)$ -ter mit Farbe L
 j_2 ist $(k+2)$ -ter ...
 j_k ist $\underbrace{(k+k)}_{2k}$ -ter mit Farbe L .

$Prob[A_{L, j_1}] \leq (\frac{1}{2})^k$

$Prob[A_{L, j_1, j_2}] \leq (\frac{1}{2})^k (\frac{1}{2})^{k+1}$

$Prob[A_{L, j_1, \dots, j_k}] \leq (\frac{1}{2})^k (\frac{1}{2})^{k+1} \dots (\frac{1}{2})^{2k+1}$

Wieso darf man multiplizieren?

$A_{L, j_1, j_2} = (j_1 \text{ ist } (k+1)\text{-ter mit Farbe } L)$
 $\cap (j_2 \text{ ist } (k+2)\text{-ter mit Farbe } L)$

$(Prob[A \cap B] = Prob[A] \cdot Prob[B | A])$ — wie oben.
 $\underbrace{\leq (\frac{1}{2})^k} \quad \underbrace{\leq (\frac{1}{2})^{k+1}}$

$A_{L, j_1, \dots, j_k} = A_{L, j_1}^{k+1} \cap A_{L, j_2}^{k+2} \cap \dots \cap A_{L, j_k}^{k+1}$

$Prob[A_{L, j_1, \dots, j_k}] = Prob[A_{L, j_1}^{k+1}] \cdot Prob[A_{L, j_2}^{k+2} \cap \dots \cap A_{L, j_k}^{k+1} | A_{L, j_1}^{k+1}]$

$= Prob[A_{L, j_1}^{k+1}] \cdot Prob[A_{L, j_2}^{k+2} | A_{L, j_1}^{k+1}] \cdot \dots$

$Prob[A_{L, j_3}^{k+3} \cap \dots \cap A_{L, j_k}^{k+k} | A_{L, j_1}^{k+1} \cap A_{L, j_2}^{k+2}]$

$A_{L, j_1}^{k+1} \cap A_{L, j_2}^{k+2}$

23.5.17

$$\text{Prob}[A \cap B \cap C]$$

$$= \text{Prob}[A] \cdot \text{Prob}[B \cap C | A]$$

$$\text{Prob}[B \cap C | A] = \text{Prob}[B | A] \cdot \text{Prob}[C | A \cap B] \quad \#$$

$$\frac{B \cap A}{A}$$

$$\frac{C \cap A \cap B}{A \cap B}$$

Hatten gezeigt:

24.5.17

Prob[\exists Knoten i , der der m -te mit Farbe L ist]

$$\leq n \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{m-1}$$

$$= \cancel{2n} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^2 \cdot 2n \cdot \left(\frac{1}{n}\right)^2 = 2 \cdot \frac{1}{n}$$

$$m = 2 \log_2 n$$

Feste
Farbe

\Leftrightarrow Prob[Farbe L kommt $\geq m$ -mal vor]

Für Farbe L gilt Prob[Farbe L kommt $\geq m$ -mal vor]

$$\leq n \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{m-1}$$

Prob[Es gibt Farbe L , die $\geq m$ -mal vorkommt] $\leq n \cdot n \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{m-1}$

$$\left(\text{Prob}[A \cup B] \leq \text{Prob}[A] + \text{Prob}[B] \right)$$

Setze $m = 3 \log_2 n$

\hookrightarrow

$$\neq n \cdot n \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{3 \log_2 n - 1}$$

$$2 \cdot n^2 \cdot \left(\frac{1}{n}\right)^3 \rightarrow 0$$

\Rightarrow Keine Farbe $\geq 3 \log_2 n$ mal,

also mindestens

$\frac{n}{3 \log_2 n}$ verschiedene
Farben!

Ziel: $\leq \lceil 2 \log_2 n \rceil$ Häufigkeit für jede Farbe

Farbe L fest. $K = \lceil \log_2 n \rceil$.

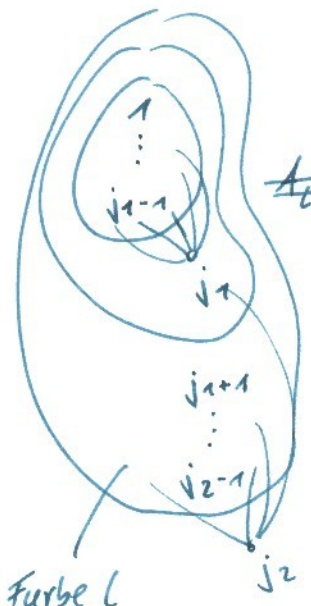
\vdots] K mal Farbe L

- j_1 : $(K+1)$. mal $\rightarrow \text{Prob}[] = (\frac{1}{2})^K$
- j_2 : $(K+2)$. mal $\rightarrow \text{Prob}[] = (\frac{1}{2})^{K+1}$
- \vdots
- j_K : $2K$ -tes mal $\rightarrow \text{Prob}[] = (\frac{1}{2})^{2K-1}$

$A_{L, j_1, j_2, \dots, j_K}$ = Knoten j_1 erhält Farbe L als $(K+1)$ -ter;
 fest. Knoten j_2 " $(K+2)$ -ter;
 ...

$(j_1 < j_2 < \dots < j_K)$ | Knoten j_K erhält Farbe L als $2K$ -ter

$\text{Prob}[A_{L, j_1, \dots, j_K}] \leq (\frac{1}{2})^K \cdot (\frac{1}{2})^{K+1} \cdot \dots \cdot (\frac{1}{2})^{2K-1}$



$\text{Prob}[A_{L, j_1}] = (\frac{1}{2})^{K+1}$

Farbe L
nicht

$\text{Prob}[j_2 \text{ als } (K+2)\text{-ter mit } L] \leq (\frac{1}{2})^{K+1}$

usw.

Versuch mit der Schnittformel:

$$\text{Prob}[A \cap B] = \text{Prob}[A|B] \cdot \text{Prob}[B]$$

$$\text{Prob}[A \cap B \cap C] = \text{Prob}[A \cap B|C] \cdot \text{Prob}[C]$$

↙

$$\text{Prob}[A \cap B|C] = \text{Prob}[A|B \cap C] \cdot \text{Prob}[B|C]$$

→

$$\text{Prob}[A \cap B \cap C] = \text{Prob}[A|B \cap C] \cdot \text{Prob}[B|C] \cdot \text{Prob}[C]$$

$$A_{L,ij_1, \dots, ij_k} = A_{L,ij_1}^{k+1} \cap A_{L,ij_2}^{k+2} \cap A_{L,ij_3}^{k+3} \cap \dots \cap A_{L,ij_k}^{\overbrace{k+K}^{2K}}$$

$$\begin{aligned} \text{Prob}[A_{L,ij_1, \dots, ij_k}] &= \text{Prob}[A_{L,ij_1}^{k+1}] \cdot \text{Prob}[A_{L,ij_2, \dots, ij_k}^{k+2}] \\ &\quad \cdot \text{Prob}[A_{L,ij_2}^{k+2} \cap \dots \cap A_{L,ij_k}^{k+K} | A_{L,ij_1}^{k+1}] \\ &= \text{Prob}[A_{L,ij_3}^{k+3} \cap \dots \cap A_{L,ij_k}^{k+K} | A_{L,ij_1}^{k+1} \cap A_{L,ij_2}^{k+2}] \\ &\quad \cdot \text{Prob}[A_{L,ij_2}^{k+2} | A_{L,ij_1}^{k+1}] \end{aligned}$$

Wahrscheinlichkeit wird zu:

$$\begin{aligned} &\text{Prob}[A_{L,ij_1}^{k+1}] \cdot \text{Prob}[A_{L,ij_2}^{k+2} | A_{L,ij_1}^{k+1}] \cdot \text{Prob}[A_{L,ij_3}^{k+3} | A_{L,ij_1}^{k+1} \cap A_{L,ij_2}^{k+2}] \\ &\quad \dots \cdot \text{Prob}[A_{L,ij_k}^{k+K} | A_{L,ij_1}^{k+1} \cap \dots \cap A_{L,ij_{k-1}}^{k+K-1}] \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 \text{Prob}[A_{i_1, j_1, \dots, i_k}] &\leq \left(\frac{1}{2}\right)^{k + \dots + 2k-1} \\
 &= \left(\frac{1}{2}\right)^{k^2 + 0 + \dots + (k-1)} \\
 &= \left(\frac{1}{2}\right)^{k^2 + \binom{k}{2}} = \left(\frac{1}{2}\right)^{k^2 - \frac{k}{2}} \\
 &= \left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{2k + k^2 - k}{2}} = \left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{k + k^2}{2}} = \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{k+1}{2}}
 \end{aligned}$$

C_L = Knoten mit Farbe L

$\#C_L$ ist ZV $\text{Prob}[\#C_L > 2k] \leq \binom{n}{k} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{k+1}{2}}$

└─┬─┘
Wahl von
 i_1, \dots, i_k

~~$$\begin{aligned}
 \binom{n}{k} &\leq n^k \\
 \left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{(k+1)k}{2}} &= \left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{k^2}{2}} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{k}{2}} \\
 &= \left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{1}{2} \log_2 n \cdot \log_2 n} \\
 &= n^{-\frac{1}{2} \log_2 n} \\
 \binom{n}{k} \cdot \left(\frac{1}{n}\right)^{\frac{1}{2}} &\leq n^{\log_2 n - \frac{1}{2}} \\
 &\leq \left(\frac{n \cdot e}{\log n}\right)^{\log n}
 \end{aligned}$$~~

$$\text{Prob}[\#C_L \geq 2k] \leq \binom{n}{k} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{k^2 + \binom{k}{2}}$$

$$\leq n^{\log_2 n} \cdot n^{-\log_2 n} \cdot n^{-\frac{1}{2}(\log n - 1)}$$

$$= n^{-\Omega(\log_2 n)}$$

⇓

$$\text{Prob}[\text{Farbe } L \text{ kommt } \geq 2 \log_2 n \text{ mal vor}] = n^{-\Omega(\log_2 n)}$$

$$\text{Prob}[\exists \text{ Farbe, die } \geq 2 \log_2 n \text{ mal auftritt}]$$

$$\leq n \cdot \left(\frac{1}{n}\right)^{\Omega(\log_2 n)}$$

$$= n^{-\Omega(\log_2 n) + 1}$$

$$= \underline{\underline{n^{-\Omega(\log_2 n)}}}$$

D.h.: # Farben ~~ist~~ $\geq \frac{n}{2 \log_2 n}$ mit Wkt.

$$1 - n^{-\Omega(\log_2 n)}$$

Es gilt: (zeigen wir vielleicht später)

Graph ist mit $\frac{n}{2 \log n} \cdot (1 \pm o(1))$

Farben färbbar, aber nicht weniger.

Beweis von (b):

$$\text{Prob} \left[\chi_g \geq \frac{2n}{\log_2 n} \right] \leq e^{-\Omega(\sqrt{n})} \ll n^{-\Omega(\log_2 n)}$$

d.h. $\frac{n}{2 \log_2 n} \leq \chi_g \leq \frac{2n}{\log_2 n}$

A_j^k = ~~Mehr als k~~ ^{genau} ~~Mindestens~~ Farben $\{1, \dots, k\}$ auf Knoten $\{1, \dots, j\}$

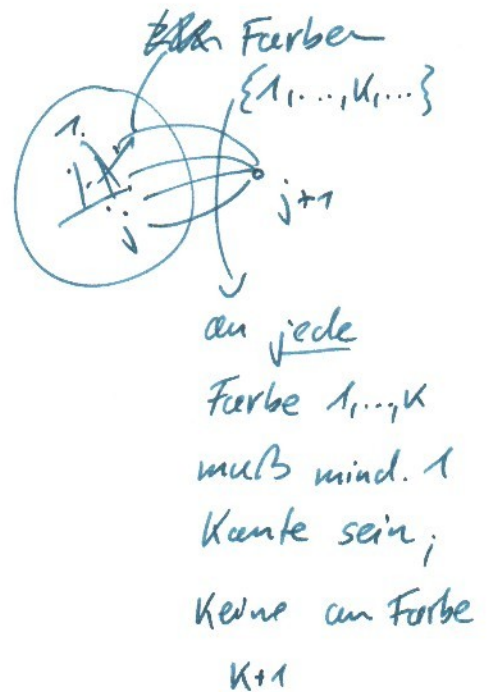
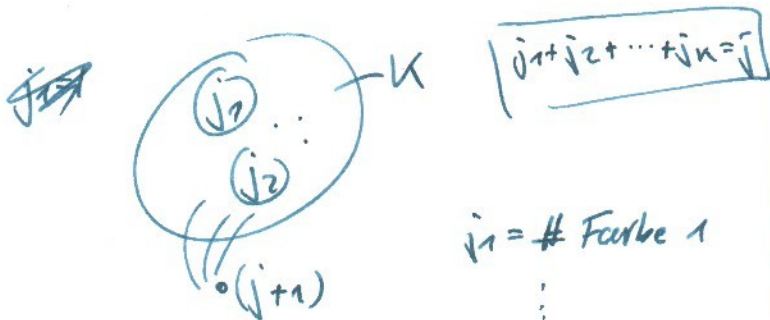
A_n^k ist $\chi_g \geq k$

B_j^k = Knoten j bekommt Farbe k

$$B_{j+1}^{k+1} \subseteq A_j^k \subseteq A_{j+1}^k \subseteq \dots \subseteq A_n^k$$

$\text{Prob} [B_{j+1}^{k+1} \mid A_j^k]$ ~~Wahrscheinlichkeit~~

Nehmen festen Graphen G auf $\{1, \dots, j\}$ mit A_j^k



$$W_{k+1} \leq \left(1 - \left(\frac{1}{2}\right)^{j_1}\right) \cdot \left(1 - \left(\frac{1}{2}\right)^{j_2}\right) \cdot \dots$$

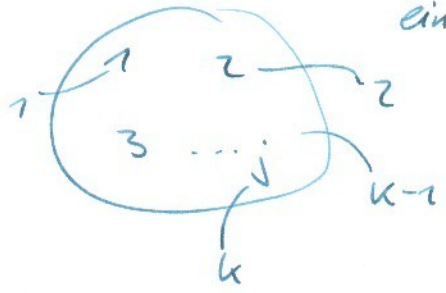
$$\dots \cdot \left(1 - \left(\frac{1}{2}\right)^{j_k}\right) \leq \left(1 - \left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{j}{k}}\right) \cdot \dots \cdot \left(1 - \left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{j}{k}}\right)$$

alle gleich

Keine Kanten in die Menge mit Farbe L .

Ziel: $\text{Prob} \left[\chi_g \geq \frac{2n}{\log_2 n} \right] \leq \exp(-\Omega(\sqrt{n}))$

$A_j^k =$ Ereignis, dass genau Farben $1, \dots, k$ bei Knoten $1, \dots, j$
 ↳ jede Farbe mind. einmal.



(z.B. $A_1^1 =$ alle Graphen)

$K_j =$ irgendein Graph (fest) auf ~~den~~ Knoten $1, \dots, j$ bei dem der greedy Algorithmus genau Farben $1, \dots, k$ braucht.

$\text{Prob} \left[g; j+1 \text{ erh\u00e4lt Farbe } k+1 \mid g \geq K_j \right] \left\| \begin{array}{l} \text{mind. eine} \\ \text{Kante in} \\ \text{jede Farbe} \\ \text{hinein.} \end{array} \right.$
 $\leq \left(1 - \left(\frac{1}{2}\right)^{j_1} \right) \cdot \left(1 - \left(\frac{1}{2}\right)^{j_2} \right) \cdot \dots \cdot \left(1 - \left(\frac{1}{2}\right)^{j_k} \right)$

(• wobei $j_i = \#$ Knoten mit Farbe i in K_j)
 (• $j_1 + j_2 + \dots + j_k = j$)

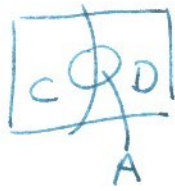
$\leq \left(1 - \left(\frac{1}{2}\right)^{j_k} \right) \cdot \dots \cdot \left(1 - \left(\frac{1}{2}\right)^{j_k} \right)$
 $\leq e^{-\frac{1}{2} \cdot j_k \cdot k} = \frac{1}{e^{\frac{1}{2} \cdot j_k \cdot k}} =: P_{j,k}$

Dann gilt:

$$\text{Prob}[g; j+1 \text{ hat Farbe } k+1 \mid A_j^k] \leq p_{j,k}$$

(mit totaler Wkt.
 A_j^k zerlegen in versch. K_j)

Formel der totalen Wkt:



$$\begin{aligned} \text{Prob}[A] &= \text{Prob}[C] \cdot \text{Prob}[A|C] \\ &\quad + \text{Prob}[D] \cdot \text{Prob}[A|D] \\ &= \text{Prob}[A \cap C] + \text{Prob}[A \cap D] \end{aligned}$$

~~$A_j^k = \{g \mid \text{Es gibt ein } K_j \text{ mit } g \geq K_j\}$~~
 ~~$A_j^k = \{g \mid g \geq K_j^{(1)}\} \cup \{g \mid g \geq K_j^{(2)}\} \cup \dots$~~

Ereignis: $A_n^k =$ Graphen, die mit Farben $1, \dots, k$
(alles) gefärbt werden.

~~$\text{Prob}[A_n^{k+1}]$~~ $B_{j+1}^{k+1} := j+1 \text{ hat Farbe } k+1 \text{ das erste mal}$

Irgendwann
Farbe $k+1$

$$\text{Prob}[A_n^{k+1}] \leq \text{Prob}[B_{k+1}^{k+1}] + \text{Prob}[B_{k+2}^{k+1}] + \dots + \text{Prob}[B_n^{k+1}]$$

#Farben $\geq k+1$
Farben $\geq \{1, \dots, k, k+1\}$

$$B_{K+1}^{K+1} = B_{K+1}^{K+1} \cap A_K^K$$

$$B_{K+j+1}^{K+1} = B_{K+j+1}^{K+1} \cap A_{K+j}^K$$

damit:

$$\text{Prob}[A_n^{K+1}] \leq \text{Prob}[B_{K+1}^{K+1} | A_K^K]$$

$$+ \text{Prob}[B_{K+2}^{K+1} | A_{K+1}^K]$$

+ ...

$$+ \text{Prob}[B_n^{K+1} | A_{n-1}^K]$$

$$\leq P_{K,K} + P_{K+1,K} + \dots + P_{n-1,K}$$

?

nochmal neu ✓

5. Hamilton Kreis

Zufallsgraph hat Hamiltonkreis, in Polynomialzeit zu finden mit Wahrscheinlichkeit gegen 1.

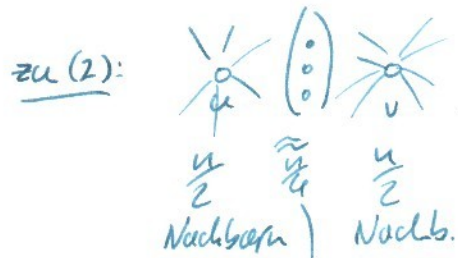
Definition: G ist tracktable genau dann, wenn (1), (2), (3) gelten: $N(v)$ = Menge der Nachbarn von v .

(1) $\frac{n}{2} - \frac{n}{50} \leq N(v) \leq \frac{n}{2} + \frac{n}{50}$ für alle v

(2) $\frac{3n}{4} - \frac{n}{50} \leq N(u) \cup N(v) \leq \frac{3n}{4} + \frac{n}{50}$ für $u \neq v$

(3) $\frac{7n}{8} - \frac{n}{50} \leq N(u) \cup N(v) \cup N(w) \leq \frac{7n}{8} + \frac{n}{50}$

f. $u \neq v, u \neq w, v \neq w$
(alle verschieden)



gemeinsame, d.h. $\frac{n}{2} - \frac{n}{4}$ neue Nachbarn von v .



Satz: Zufallsgraph hat mit Wahrscheinlichkeit $\rightarrow 1$ tracktable. (Eigenschaft)

Beweis: (1) v fest $v=1$

$$E[\#N(1)] = \frac{1}{2}(n-1)$$

$$\#N(v) = X_1 + \dots + X_{n-1}$$

\searrow \swarrow
 $0,1$ -wertig, unabhängig.

$$\text{Prob}[\#N(v) \geq (1+\epsilon) E[\#N(v)]] \leq e^{-\frac{1}{3}\epsilon^2 E[\#N(v)]} \quad (\text{Chernoff})$$

In unserem Falle:

$$e^{-\frac{\epsilon^2}{3} \cdot \frac{n-1}{2}}$$

$$\frac{n}{2} + \frac{n}{50} = \frac{n}{2} \left(1 + \frac{1}{5}\right)$$

$$\leftarrow e^{-\Omega(n)} \qquad \geq \frac{n-1}{2} \underbrace{\left(1 + \frac{1}{5}\right)}_{\epsilon}$$

$$\text{Prob}[\text{Es gibt eine Knode } v \text{ mit } \#N(v) \geq \frac{n}{2} + \frac{n}{50}] \leq n \cdot e^{-\Omega(n)} \rightarrow 0 //$$

Ziel: In Zufallsgraph Hamiltonkreis in Poly.-Zeit
zu konstruieren (mit Wkt. $\rightarrow 1$)

Definition: Graph mit n Knoten ist tractable gdw.

$$(i) \quad \frac{n}{2} - \frac{n}{50} \leq |N(v)| \leq \frac{n}{2} + \frac{n}{50}$$

für alle v

Im Zufallsgraph gilt (i)
mit hoher Wkt.

(mit Chernoff Schranken)

Erstmal festes v .

$$\#N(v) = X_1 + \dots + X_{n-1}$$



$X_i = 1 \Leftrightarrow$ Kante zum i -ten
Nachbarn vorhanden,

$(X_i = 0$ sonst)

$$\text{Prob}[\#N(v) = k] = \binom{n-1}{k} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^k \left(\frac{1}{2}\right)^{n-1-k} = \binom{n-1}{k} \left(\frac{1}{2}\right)^{n-1}$$

$$E[\#N(v)] = \frac{1}{2}(n-1)$$

Chernoff-Schranke: $\text{Prob}[\#N(v) \geq E[\#N(v)](1+\epsilon)]$

$$\leq \exp\left(-\frac{1}{3}\epsilon^2\right) \cdot E[\#N(v)]$$

⇒ passendes ϵ bestimmen. Mit $\epsilon = \frac{1}{25}$

gilt: $E[\#N(v)](1+\epsilon) \leq \frac{n}{2} + \frac{n}{50}$.

Also: $\text{Prob}[\#N(v) \geq \frac{n}{2} + \frac{n}{50}] \leq \text{Prob}[\#N(v) \geq E[\#N(v)](1+\epsilon)]$

Mit der Chernoff-Schranke haben wir jetzt:

$$\text{Prob}[\#N(v) \geq \frac{n}{2} + \frac{n}{50}] \leq \exp\left(-\frac{1}{3} \cdot \left(\frac{1}{25}\right)^2 \cdot \frac{n-1}{2}\right)$$

(v fest ∇)
aber beliebig

$$= \exp(-\Omega(n))$$

$$\begin{aligned} & \text{Prob}[\text{Es gibt ein } v \text{ mit } \#N(v) \geq \frac{n}{2} + \frac{n}{50}] \\ & \leq \text{Prob}[\#N(v_1) \geq \dots] + \text{Prob}[\#N(v_2) \geq \dots] + \dots + \text{Prob}[\#N(v_n) \geq \dots] \\ & = n \cdot e^{-\Omega(n)} \leq e^{-\underbrace{\Omega(n)}_{\text{Kleinere Konst.}}} \quad \leftarrow n \text{ Summanden.} \end{aligned}$$

Die andere Seite geht analog:

$$\text{Prob}[\#N(v) \leq \frac{n}{2} - \frac{n}{50}] \leq \exp\left(-\frac{1}{2} \epsilon^2 E[\#N(v)]\right)$$

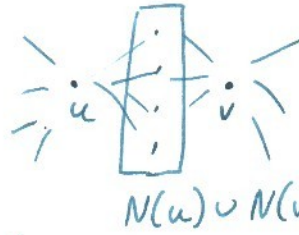
Zusammen: $\text{Prob}[|\#N(v) - E[\#N(v)]| \geq \epsilon E[\#N(v)]]$
 $\leq 2 \cdot \exp\left(-\frac{1}{3} \epsilon^2 E[\#N(v)]\right)$

= $\exp(-\Omega(n))$

weiter in der Definition:

(ii) $\#(N(u) \cup N(v))$ für alle $u \neq v$.

$$\frac{3}{4}n + \frac{n}{50} \leq \dots \leq \frac{3}{4}n + \frac{n}{50}$$



$$\#[N(u) \cup N(v)]$$

$$= X_1 + \dots + X_{n-2} + Z$$

$X_i = 1 \Leftrightarrow$ i-ter Kandidat in $N(u) \cup N(v)$

0 sonst

$Z = 2 \Leftrightarrow$ u ist Nachbar von v

(mit Wkt. $\frac{1}{2}$)

$$\text{Prob}[X_i = 1] = \frac{1}{4}$$

Für $w \neq u, w \neq v$ ist
 $\text{Prob}[w \in (N(u) \cup N(v))] = 1 - \frac{1}{4} = \frac{3}{4}$

Für festes $u \neq v$:

$$\text{Prob}[\#(N(u) \cup N(v)) \geq \frac{3}{4}n + \frac{n}{50}] \leq \exp(-\Omega(n))$$

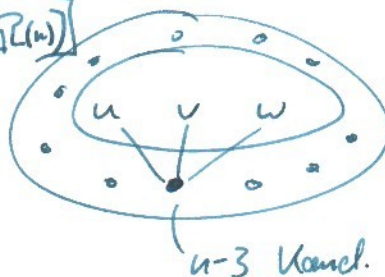
Gesamtwahrscheinlichkeit f. beliebiges u, v

$$\text{Prob}[\exists u, v \text{ mit } \dots] \leq n^2 \cdot \exp(-\Omega(n)) = \exp(-\Omega(n))$$

(iii) $\frac{7}{8}n - \frac{n}{50} \leq \#(N(u) \cup N(v) \cup N(w)) \leq \frac{7}{8}n + \frac{n}{50}$

für alle u, v, w

$$\text{Prob}[\dots] \leq n^3 \cdot \exp(-\Omega(n))$$



$$\begin{aligned} E[\dots] &= \frac{n-3}{8} \cdot 7 \\ &+ \frac{1}{4} \cdot 3 \\ &+ \frac{1}{4} \cdot 2 \cdot 2 \\ &\dots \end{aligned}$$

haben gezeigt:

$$\begin{aligned} \text{Prob}[(i) \text{ gilt nicht}] &\leq \exp(-\Omega(n)) \\ \text{Prob}[(ii) \text{ gilt nicht}] &\leq \text{--- " ---} \\ \text{Prob}[(iii) \text{ gilt nicht}] &\leq \text{--- " ---} \end{aligned}$$

Wkt, dass (i) od. (ii) od. (iii) nicht gilt ist

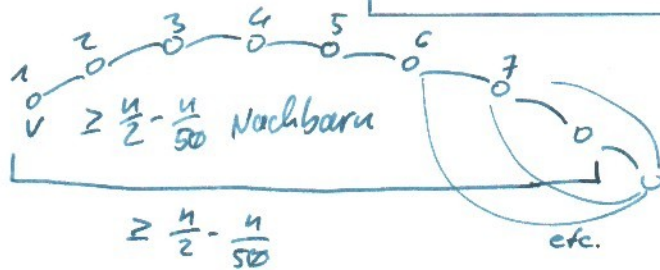
$$\leq 3 \cdot \exp(-\Omega(n)) = \exp(-\Omega(n))$$

Satz: Ist G tractable, dann Hamiltonkreis in Polynomialzeit konstruierbar.

Beweis: Start: Konstruktion eines möglichst langen Weges.

Fangen an irgendeinem Knoten v an.

Wissen zum jetzigen Zeitpunkt nicht, dass H.-K. existiert.



Bis $\frac{n}{2} - \frac{n}{50} + 1$ ist garantiert.

Kriegen so einen Weg der Länge

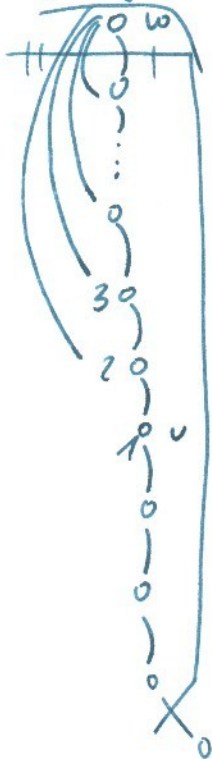
$$\geq \frac{n}{2} - \frac{n}{50} + 1$$

Algorithmus: • Fange mit v an.

• Nimm immer einen neuen Nachbarn.

o Verbesserung mit: (ii) $\#(N(u) \cup N(v)) \geq \frac{3}{4}n - \frac{n}{50}$

↳
Verlängerung d. Weges.



$$\#(N(v) \cup N(w)) \geq \frac{3}{4}n - \frac{n}{50}$$

Ist dieses Stück $\geq \frac{3}{4}n - \frac{n}{50}$, dann ist nicht garantiert, dass es weitergeht

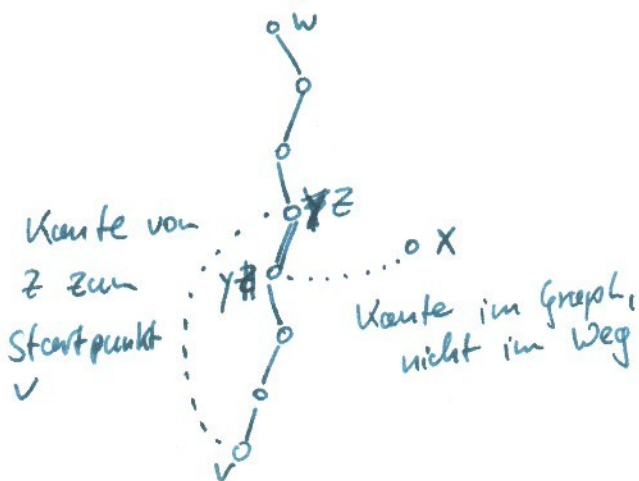
$Weglänge: \geq \frac{3}{4}n - \frac{n}{50}$

Algorithmus geht weiter:

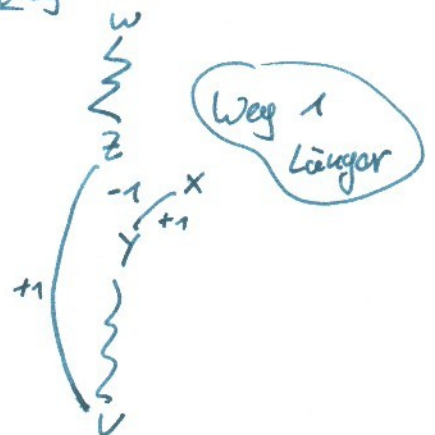
- gehe von v aus noch einmal mit einem noch nicht erfassten Nachbarn weiter.

o Weitere Verlängerung des Weges: auf $\geq \frac{7}{8}n - \frac{n}{50}$

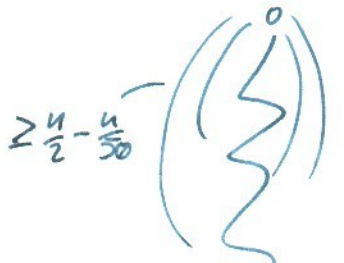
Prinzip geht so:



neuer Weg



Situation: vorheriger Algorithmus geht nicht mehr.



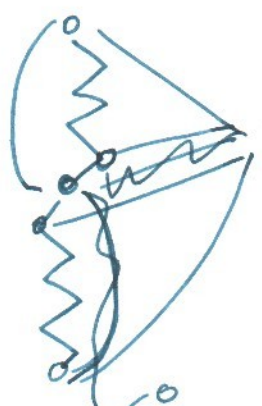
Alle Nachbarn der Endpunkte sind auf dem Weg.



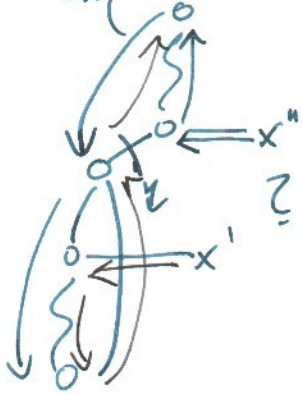
$\ge \frac{7}{8}n - \frac{n}{50}$

$\ge \frac{n}{2} - \frac{n}{50}$

$\Rightarrow \exists$ Knoten, der von oben & unten getroffen.

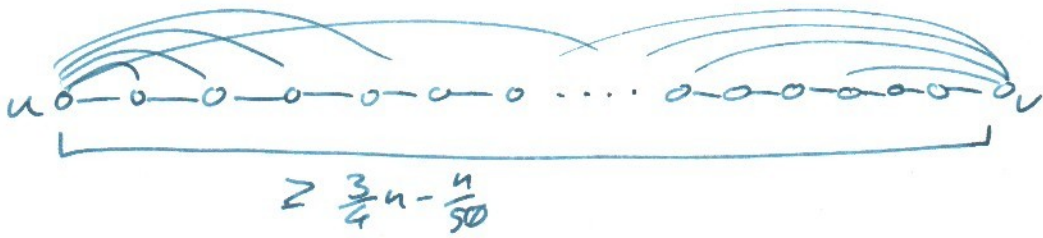


Nachbarn davon einer nicht im Weg.

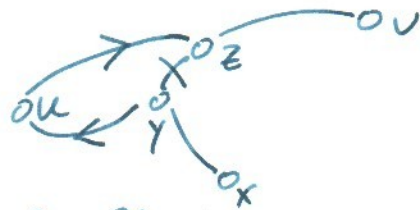


nochmal zur Verlängerung des Weges auf $> \frac{3}{4}n \dots$

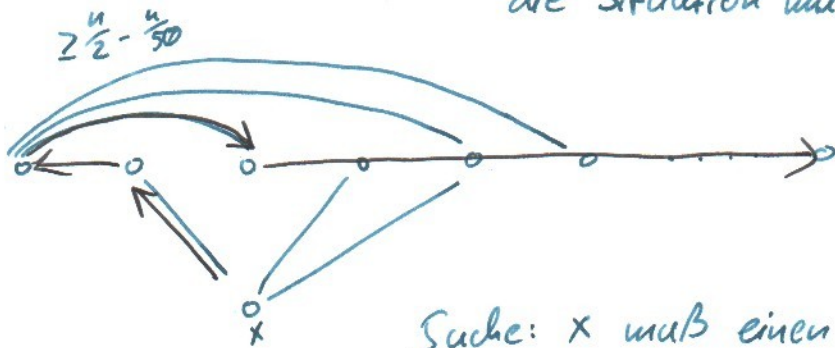
Situation: Der vorherige Schritt funktioniert nicht mehr. D.h. beide Endpunkte haben keinen Nachbarn außerhalb!



neuer Knoten x kommt hinzu:



die Situation muss existieren.



Suche: x muß einen linken Nachbarn von einem Bogen treffen

3 Bögen ~~haben~~, die hinter dem 4. Knoten enden, haben 3 verschiedene linke Nachbarn.
 Diese 3 linken Nachbarn haben $\frac{7}{8}n - \frac{n}{50}$ Nachbarn.
 Also finden wir bis zur Weglänge ~~##~~ $\geq \frac{7}{8}n - \frac{n}{50}$
 so ein x !

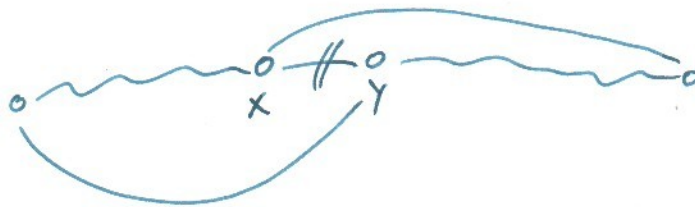
Solange wie es geht, die folgenden Schritte:

1. An den Endpunkten verlängern
2. Wenn 1. nicht geht, 3 Bögen die 3 linken Nachbarn.

Dann weiter bei 1.

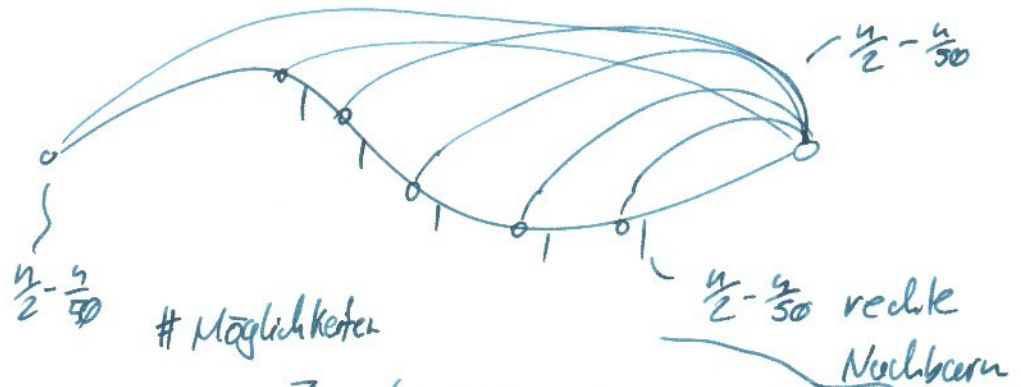
Jetzt wird ein Kreis geschlossen:

1. Möglichkeit: haben Kante ~~auf~~ $\textcircled{x} - \textcircled{y}$ auf dem Weg und die Endpunkte des Weges haben Kante zu den entgegengesetzten Knoten y, x



dem Weg und die Endpunkte des Weges haben Kante zu den entgegengesetzten Knoten y, x

Angenommener Weg hat die Länge $= \frac{7}{8}n$ (als Bsp.)



$$\frac{7}{8}n - \left(\frac{n}{2} - \frac{n}{50}\right) = \frac{3}{8}n + \frac{n}{50} < \frac{n}{2} - \frac{n}{50}$$

Bei Weg + von Länge

$$= \frac{7}{8}n \text{ geht die 1. Möglichkeit}$$

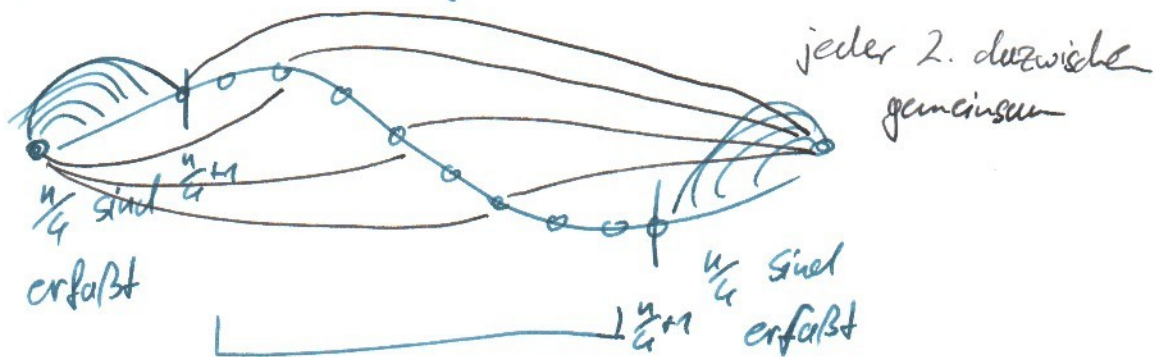
Geht das immer?

=> Wenn der Weg länger ist nicht unbedingt!

Beachte: der Weg hört auf, wenn die Schritte nicht mehr gehen.

Angenommen: Weg von $n - \frac{n}{50}$

o Bögen, so dass 1. Möglichkeit nicht klepft!



$$\cancel{n - \frac{n}{50} - \frac{n}{2}}$$

$$= \frac{n}{2} - \frac{n}{50}$$

Beide Enden haben

$$= \frac{n}{2} - \frac{n}{50} \text{ Nachbarn}$$

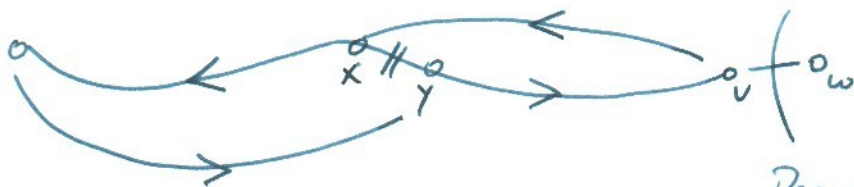
Müssen von jeder Seite

$$\frac{n}{4} - \frac{n}{50} \text{ erfassen}$$

$$\left(\frac{n}{4} - \frac{n}{50}\right) \cdot 2 = \frac{n}{2} - \frac{2n}{50} < \frac{n}{2} - \frac{n}{50}$$

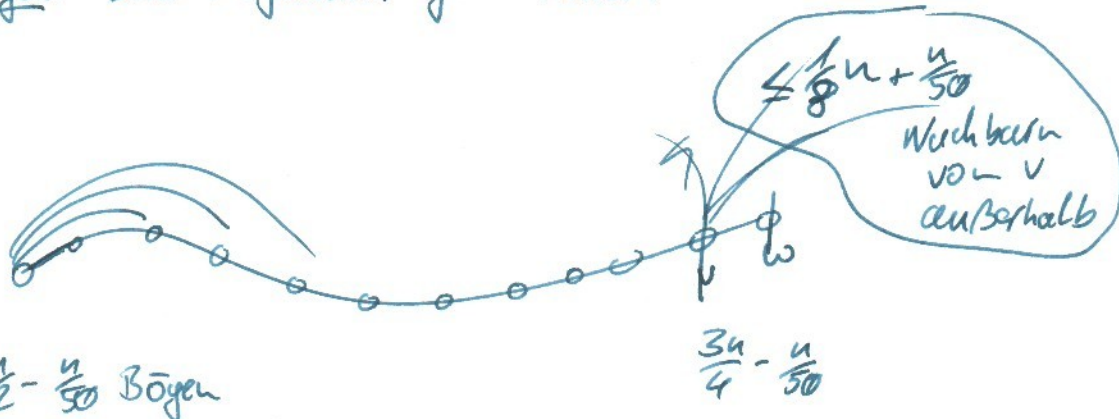
~~fehlt~~

2. Möglichkeit



Der Letzte fehlt.

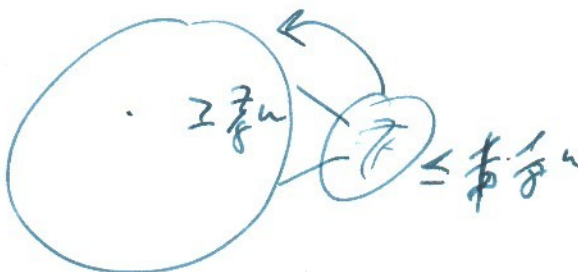
Zeigen: Eine Möglichkeit geht immer!



$\frac{n}{2} - \frac{n}{50}$ Knoten (links der Bögen) muß
in $N(v) \cup N(w)$ liegen

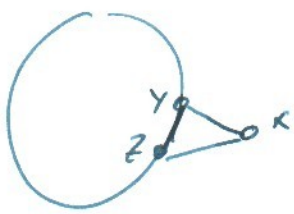
Es liegen $\frac{5}{8}n - \frac{2n}{50}$ Elemente aus $N(v) \cup N(w)$
auf dem Weg.
 $\frac{5}{8}n > \frac{n}{2}$

\Rightarrow Haben jetzt Kreis der Länge $\geq \frac{7}{8}n - \frac{n}{50} - 1$

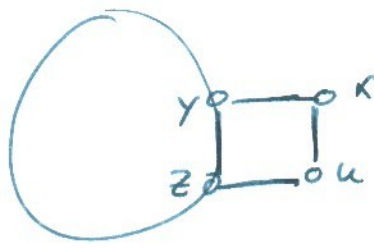


Restliche Knoten einbauen

1. Möglichkeit:



2. Möglichkeit:



Es gilt: Solange wir Kanten rein außerhalb des Kreises haben, geht die 1. oder 2. Möglichkeit!

Sei $x_0 - u_n$ Kante ganz außerhalb des Kreises.

$$\#(N(x) \cup N(u)) \geq \frac{3}{4}n - \frac{n}{50}$$

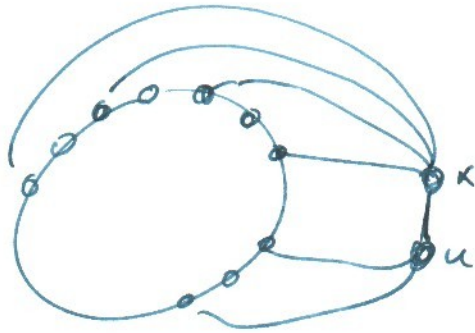
Von diesen können schlimmstenfalls

$$\frac{1}{8}n + \frac{n}{50} \text{ nicht im Kreis liegen.}$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow \text{Im Kreis liegen} &\geq \frac{3}{4}n - \frac{n}{50} - \frac{1}{8}n - \frac{n}{50} \\ &= \frac{5}{8}n - \frac{2n}{50} \geq \frac{1}{2}n \end{aligned}$$

Falls die 1. Möglichkeit nicht klappt, muß es so aussehen:

13.6.17

Ebenso von u aus.

$$\frac{n}{2} - \frac{n}{50} - \frac{n}{8} - \frac{n}{50} = \frac{3}{8}n - \frac{2n}{50}$$

~~falls~~ Platz für u ist dann noch

$$\leq \frac{5}{8}n + \frac{2n}{50}$$

u hat $\frac{n}{2} - \frac{n}{50}$ Nachbarn,
von denen $\frac{3}{8}n - \frac{2n}{50}$
auf dem Kreis.

der 2. $(\frac{3}{8}n) \ll \frac{5}{8}n$ geht die 1. Mögl.
mit u .

5. Situation:

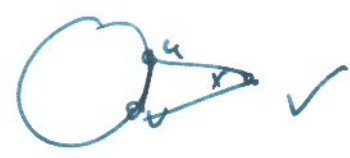
restliche $\leq \frac{1}{8}n + \frac{n}{50} + 1$ Knoten haben untereinander keine Kanten.



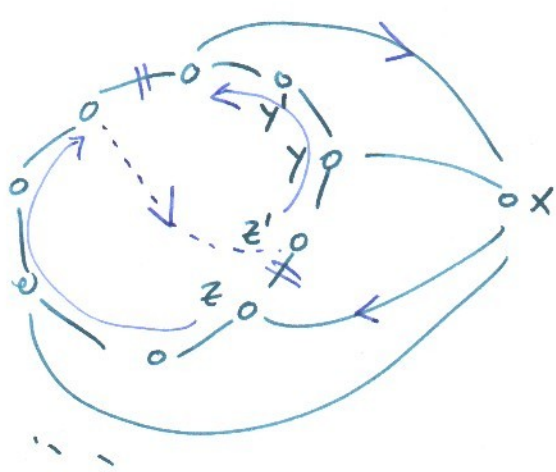
x
 $\geq \frac{n}{2} - \frac{n}{50}$ Nachbarn

falls 2 auf Kreis benachbart sind ✓

Kreis
 $\geq \frac{7}{8}n - \frac{n}{50} - 1$ Knoten



jetzt: alle Nachbarn auf dem Kreis haben Abstand ≥ 2



x, y, z fest

$$\#(N(z') \cup N(y')) \geq \frac{3}{4}n - \frac{n}{50}$$

$$\#((N(z') \cup N(y')) \cap \text{Kreis})$$

$$\geq \frac{5}{8}n - \frac{2n}{50}$$

(y' od z' muß

Kante zu ~~den~~ Nachbarn von x haben)

Konfliktumgebung

$$\Gamma'_F(C) = \{ D \in F \mid \text{Es gibt } x \in D \text{ mit } \neg x \in C' \text{ oder } x \in C', \neg x \in D \}$$

Satz: Sei $k \in \mathbb{N}$, k -KNF F .
 ↳ genau k !

Ist für alle Klauseln $C' \in F$

$$\# \Gamma'_F(C) \leq \frac{2^k}{e} - 1$$

dann ist F erfüllbar.

(Beachte: # Variablen = n von F kommt nicht vor)

Wird für größere k interessant.
 $k=10$
 $\frac{1024}{2.7} - 1 \approx 400$

Interpretation des Satzes: $\text{grad}(x) = \# \text{Vorkommen von } x + \# \text{Vorkommen von } \neg x$

$$k=10 \quad (d-1) \quad \Gamma'_F(C) \leq 10 \cdot (d-1)$$

$$C' = (x_1 \vee \dots \vee x_{10})$$

$d = \text{maximaler grad einer Variable}$
 (d-1) max. Klauseln in Konfliktumgebung

$$10 \cdot (d-1) \leq \frac{2^{10}}{e} - 1$$

$$\Leftrightarrow d-1 \leq \frac{2^{10}}{10e} - \frac{1}{10}$$

$d \approx 30$ reicht (f. Erfüllbar)

n Variablen $k=10$
 $\frac{30n}{10} = 3n$ Klauseln
 ↳ Plätze pro Klausel

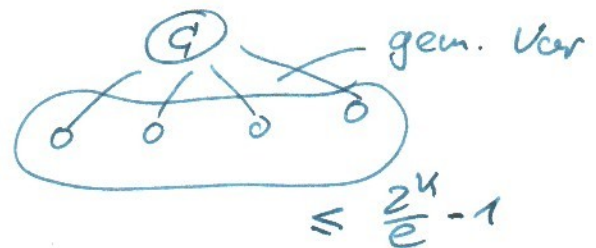
Bsp.: K -KWF, mit allen 2^K verschiedenen Klauseln. \rightarrow unerfüllbar! ∇

$$K=2 \quad (x_1 \vee x_2) \wedge (\neg x_1 \vee x_2) \wedge (\neg x_1 \vee \neg x_2) \wedge (x_1 \vee \neg x_2)$$

$$\Gamma(C) = 2^K - 1$$

Aber bei $\frac{2^K}{e} - 1$ immer erfüllbar! ∇

Beweis: F ist unsere Formel. und für alle $C \in F$ ist $\#\Gamma_F(C) \leq \frac{2^K}{e} - 1$.



Betrachten zufällige Belegung $\alpha: V \rightarrow \{0,1\}$
 $V =$ Menge der in F vorkommenden Variablen.

$\#V = n$, 2^n Belegungen, uniform verteilt

$\text{Prob}[\alpha \text{ macht } F \text{ wahr}] \neq 0$, dann existiert

\downarrow erfüllende Belegung.

zu zeigen

- Betrachten dazu $F' \subsetneq F$, F' entsteht aus F durch Löschen von mindestens einer Klausel.
- Sei C_i eine gelöschte Klausel.

Nun gilt: $\text{Prob}[\alpha \text{ macht } F' \text{ und } C_i \text{ wahr}]$
 (noch zeigen) $\geq \underbrace{\left(1 - \frac{\epsilon}{2^k}\right)}_{< 1, > 0} \cdot \text{Prob}[\alpha \text{ macht } F' \text{ wahr}]$
für alle F' !

Der Satz folgt denn so:

$F' = \emptyset$, ohne Klausel

$\text{Prob}[\alpha \text{ macht } F' \text{ wahr}] = 1$
 $\hookrightarrow \text{Prob}[\alpha \text{ macht } C_1 \text{ wahr}] \geq \left(1 - \frac{\epsilon}{2^k}\right) \cdot 1$
 $\hookrightarrow \text{Prob}[\alpha \text{ macht } C_1 \wedge C_2 \text{ wahr}] \geq \left(1 - \frac{\epsilon}{2^k}\right) \cdot \left(1 - \frac{\epsilon}{2^k}\right)$
 $\hookrightarrow \dots$
 $\hookrightarrow \text{Prob}[\alpha \text{ macht } \underbrace{C_1 \wedge C_2 \wedge \dots \wedge C_m}_{= F} \text{ wahr}]$
 $\geq \left(1 - \frac{\epsilon}{2^k}\right)^m$
 $> \underline{\underline{0}}$

$$F' = \emptyset$$

$$\text{Prob}[\alpha \text{ macht } C' \text{ wahr}] = \left(1 - \frac{1}{2^k}\right) \geq \left(1 - \frac{\epsilon}{2^k}\right)$$

passt!

$$\text{Prob}[\alpha \text{ macht } C' \wedge D \text{ wahr}]$$

$$= \left(1 - \frac{1}{2^k}\right) \left(1 - \frac{1}{2^k}\right) \text{ wenn beide über disjunkte Variablen gehen.}$$

$$\dots = \left(1 - \frac{1}{2^k} - \frac{1}{2^k}\right) \geq \left(1 - \frac{\epsilon}{2^k}\right)^2$$

$$\text{für } C = (x_1 \vee \dots \vee x_k) \\ D = (\neg x_1 \vee \dots \vee \neg x_k)$$

weiter im Beweis:

F gegeben, in Klauseln, $F' \subseteq F$, für alle $C_i \in F \setminus F'$

~~Für beliebiges $C_i \in F$~~

$$\text{gilt } \text{Prob}[\alpha \text{ macht } F' \wedge C_i \text{ wahr}] \geq \left(1 - \frac{\epsilon}{2^k}\right) \cdot$$

$$\text{Prob}[\alpha \text{ macht } F' \text{ wahr}]$$

Induktionsanfang: Gilt für $F' = \emptyset$ mit

$$\underbrace{1 - \frac{1}{2^k}}_{\geq 1 - \frac{\epsilon}{2^k}}$$

$$\text{Prob}[C_i]$$

$$= \text{Prob}[\alpha \text{ macht } C \text{ wahr}]$$

Die Behauptung ist äquivalent zu:

$$\text{Prob}[\alpha \text{ macht } F' \wedge G \text{ wahr}] \leq \frac{\epsilon}{2^k}$$

Da $\text{Prob}[\alpha \text{ macht } F' \text{ wahr}] =$

$$\begin{aligned} & \text{Prob}[\alpha \text{ macht } F' \wedge G \text{ wahr}] \\ & + \text{Prob}[\alpha \text{ macht } F' \wedge \neg G \text{ wahr}] \end{aligned}$$

Induktionsschluß:

F' hat $L \geq 1$ Klauseln. Die Behauptung gilt für alle $F'' \subsetneq F'$ mit $\leq L-1$ Klauseln.

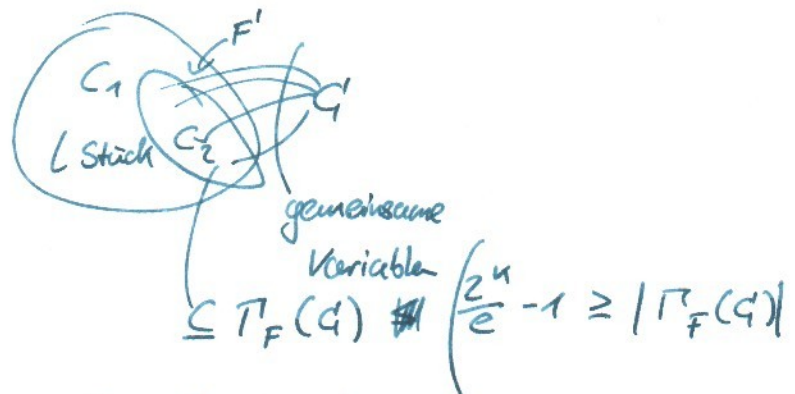
Sei $C \in F \setminus F'$ (Ind.-vor.)

1. Fall: C hat keine gemeinsamen Variablen mit dem Rest von F' .

$$\begin{aligned} \text{Prob}[\alpha \text{ macht } F' \wedge C \text{ wahr}] &= \text{Prob}[F' \wedge C] \\ &= \left(1 - \frac{1}{2^n}\right) \cdot \text{Prob}[F'] \geq \left(1 - \frac{\epsilon}{2^k}\right) \cdot \text{Prob}[\alpha \text{ macht } F' \text{ wahr}] \end{aligned}$$

21.6.17

2. Fall: C hat mit F' Variablen gemeinsam.



$$F'' := F' \setminus \Gamma_F(C)$$

$\#F'' \leq L-1$, da 2. Fall

↳ Ind.-vor. anwendbar!

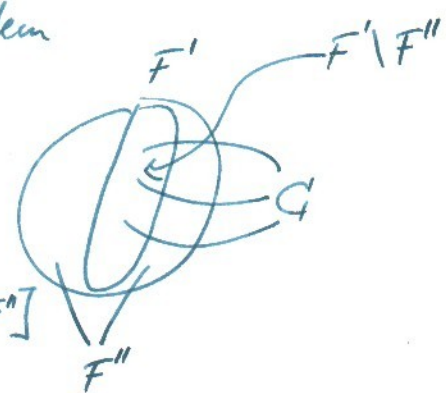
$$\text{Prob}[F'' \wedge C] \geq \left(1 - \frac{1}{2^n}\right) \cdot \text{Prob}[F'']$$

$$1 \leq \#F' - \#F'' \leq \frac{2^n}{e} - 1$$

Sei $F' \setminus F'' = \{D_1, \dots, D_h\}$, $1 \leq h \leq \frac{2^n}{e} - 1$.

$$\begin{aligned} \text{Prob}[\neg C \wedge F'] \\ &= \frac{1}{2^n} \cdot \text{Prob}[F'] \end{aligned}$$

Gehen von F'' zu F' indem wir D_1, \dots, D_n schrittweise hinzufügen. (incl. vor.)



$$\text{Prob}[F'' \wedge D_1] \geq \left(1 - \frac{e}{2^k}\right) \cdot \text{Prob}[F'']$$

$$\text{Prob}[(F'' \wedge D_1) \wedge D_2] \geq \left(1 - \frac{e}{2^k}\right)^2 \cdot \text{Prob}[F'']$$

⋮

$$\text{Prob}[(F'' \wedge D_1 \wedge \dots \wedge D_{n-1}) \wedge D_n] \geq \left(1 - \frac{e}{2^k}\right) \cdot \left(1 - \frac{e}{2^k}\right)^{n-1} \cdot \text{Prob}[F'']$$

↓

$$= \left(1 - \frac{e}{2^k}\right)^n \cdot \text{Prob}[F''] = \text{Prob}[F']$$

$$\text{Prob}[F'] \geq \left(1 - \frac{e}{2^k}\right)^n \cdot \text{Prob}[F'']$$

$$\geq \frac{1}{e} \cdot \text{Prob}[F''] \text{ , denn}$$

(siehe später)

$$n \leq \frac{2^k}{e} - 1 \quad \triangleright$$

$$\left(1 - \frac{e}{2^k}\right)^n \geq \left(1 - \frac{e}{2^k}\right)^{\left(\frac{2^k}{e} - 1\right)}$$

$$= \left(1 - \frac{e}{2^k}\right)^{\left(\frac{2^k}{e}\right) - 1}$$

genau ausrechnen?!
?

$$\text{Prob}[F'' \wedge \neg C] \stackrel{=}{=} \frac{1}{2^k} \cdot \text{Prob}[F'']$$

$$\text{Prob}[F' \wedge \neg C] \leq \text{Prob}[F'' \wedge \neg C] \leq \frac{1}{2^k} \text{Prob}[F'']$$

$$\text{Prob}[F'] \geq \frac{1}{e} \text{Prob}[F'']$$

Dann gilt:

$$\frac{\text{Prob}[F' \wedge \neg C]}{\text{Prob}[F']} \leq \frac{e}{2^k}$$

$$\text{Prob}[F' \wedge \neg C] \leq \text{Prob}[F'] \cdot \frac{e}{2^k}$$

⇓

$$\text{Prob}[F' \wedge C] \geq \left(1 - \frac{e}{2^k}\right) \cdot \text{Prob}[F']$$

aus $\text{Prob}[F'] =$

$\text{Prob}[F' \wedge C] +$

$\text{Prob}[F' \wedge \neg C]$

$$\text{Prob}[F'] \geq \frac{1}{e} \cdot \text{Prob}[F'']$$

27.6.17

$$\text{Prob}[\neg C \wedge F''] = \frac{1}{2^k} \cdot \text{Prob}[F'']$$

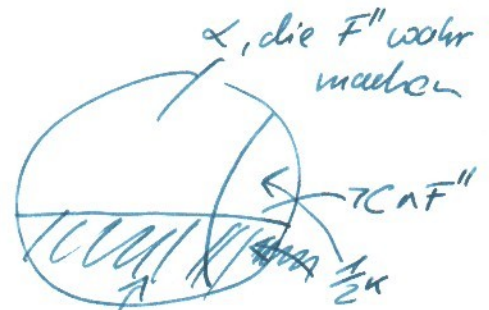
Es reicht, zu zeigen

$$\text{Prob}[C | F'] \geq 1 - \frac{e}{2^k}, \text{ denn}$$

$$\frac{\text{Prob}[C \wedge F']}{\text{Prob}[F']} \geq 1 - \frac{e}{2^k}$$

\Leftrightarrow

$$\text{Prob}[C \wedge F'] \geq \left(1 - \frac{e}{2^k}\right) \text{Prob}[F']$$



x , die zusätzlich F' wahr machen.

Was ist $\text{Prob}[\neg C | F']$?

$$\text{Prob}[\neg C | F'] \stackrel{!}{\leq} \frac{e}{2^k}$$

$$\text{Dann ist } \text{Prob}[C | F'] \geq 1 - \frac{e}{2^k}$$

$$\text{Prob}[\neg C | F'] \leq \frac{e}{2^k}$$

$$\text{Prob}[F''] \leq e \cdot \text{Prob}[F']$$

$$\text{Prob}[F'] = \text{Prob}[\neg C \wedge F'] + \text{Prob}[C \wedge F']$$

$$\text{Prob}[\neg C \wedge F''] = \frac{1}{2^k} \cdot \text{Prob}[F''] \leq \text{Prob}[F'] \cdot \frac{e}{2^k}$$

$$\text{Prob}[A \cap F'] \leq \frac{e}{2^k} \cdot \text{Prob}[F'] \quad \text{zu zeigen}$$

$$\text{Prob}[A \cap F'] \leq \text{Prob}[A \cap F''] = \frac{1}{2^k} \text{Prob}[F'']$$

$$\begin{aligned} & \text{mit } \leq \frac{e}{2^k} \text{Prob}[F'] \\ & \downarrow \\ \text{Prob}[F'] & \geq \frac{1}{e} \text{Prob}[F''] \end{aligned}$$

bleibt noch:

$$\left(1 - \frac{e}{2^k}\right)^L \geq \left(1 - \frac{e}{2^k}\right)^{\frac{2^k}{e} - 1} \geq \frac{1}{e}$$



$$\left(1 + \frac{\alpha}{n}\right)^n \quad \text{für } \alpha \geq -n$$

$\underbrace{\quad}_{\geq -1}$

> 0 steigt in n . (für $n \geq -\alpha$)

$$\underbrace{1 \cdot \left(1 + \frac{\alpha}{n}\right) \left(1 + \frac{\alpha}{n}\right) \dots \left(1 + \frac{\alpha}{n}\right)}_{n \text{ Faktoren}} \leq \underbrace{\left(1 + \frac{\alpha}{n+1}\right) \dots \left(1 + \frac{\alpha}{n+1}\right)}_{n+1 \text{ Faktoren}}$$

$n+1$ Faktoren.

Summe d. Faktoren:

$$\Downarrow \\ n+1 + \alpha$$

$$\Downarrow \\ n+1 + \alpha$$

Arithm. Mittel:

$$1 + \frac{a}{n+1}$$

geometr. Mittel:

$$- \left(1 \cdot \left(1 + \frac{a}{n}\right) \cdot \dots \cdot \left(1 + \frac{a}{n}\right) \right)^{\frac{1}{n+1}}$$

$$\left(1 \cdot \left(1 + \frac{a}{n}\right)^n \right)^{\frac{1}{n+1}} \leq 1 + \frac{a}{n+1}$$

$$\Leftrightarrow \left(1 + \frac{a}{n}\right)^n \leq \left(1 + \frac{a}{n+1}\right)^{n+1}$$

geom. M \leq arithm. M.

AGM - Ungleichung

$$a_1, a_2 \geq 0$$

$$\sqrt{a_1 \cdot a_2} \neq (a_1 \cdot a_2)^{\frac{1}{2}}$$

$$\leq \frac{a_1 + a_2}{2}$$

\Leftrightarrow

$$a_1 a_2 \leq \left(\frac{a_1 + a_2}{2}\right)^2$$

$$\Leftrightarrow 4 a_1 a_2 \leq (a_1 + a_2)^2$$

$$\Leftrightarrow 2 a_1 a_2 \leq a_1^2 + a_2^2$$

$$\Leftrightarrow (a_1 - a_2)^2 \geq 0$$

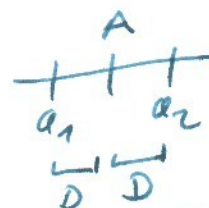
Einfacher:

$$b_1 b_2 \leq \frac{b_1^2 + b_2^2}{2}$$

$$\Leftrightarrow (b_1 - b_2)^2 \geq 0$$

noch Einfacher:

$$A = \frac{a_1 + a_2}{2}$$

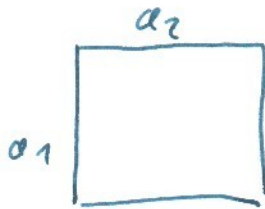


$$D = \frac{a_2 - a_1}{2}$$

$$\underbrace{(A+D)}_{=a_2} \underbrace{(A-D)}_{=a_1} = A^2 - D^2 \leq A^2 = \frac{a_1 + a_2}{2}$$

$$a_2 = A + D$$

$$a_1 = A - D$$



$a_1 \cdot a_2 = \text{Fläche}$

$a_1 + a_2 = C$ halber Umfang

maximal für $a_1 = a_2 = \frac{C}{2}$

$\sqrt{a_1 \cdot a_2} \leq \frac{C}{2}$ $a_1 a_2 \leq \frac{C^2}{4} = \frac{C}{2} \cdot \frac{C}{2}$

$(1 + \frac{a}{n})^n$ steigt in n , gezeigt

$(1 + \frac{a}{n})^n \leq (1 + \frac{a}{n+1})^{n+1}$

$(\frac{1}{1 + \frac{a}{n}})^n$ fällt also!

$(\frac{1}{1 + \frac{a}{n}}) = \frac{n}{n+a} = \frac{n+a-a}{n+a} = 1 - \frac{a}{n+a}$

$= (1 - \frac{1}{\frac{n}{a} + 1})$

$(1 - \frac{1}{\frac{n}{a} + 1})^n$ fällt, Annahme $a \geq 0$

also auch

$(1 - \frac{1}{\frac{n}{a} + 1})^{\frac{n}{a}}$ fällt.

$$\left(1 - \frac{1}{\frac{n}{a} + 1}\right)^{\frac{n}{a}} \text{ fällt in } n, a > 0$$

(wir brauchen $z^{2^k} - 1$)

$$\left(1 - \frac{1}{\left(\frac{z^k}{e}\right)}\right)^{z^k} \geq \frac{1}{e}$$

Zeigen:

~~$$\left(1 - \frac{1}{\frac{n}{e}}\right)^{\frac{n}{e} - 1} \text{ fällt.}$$~~

$$\frac{z^k}{e} = \left(\frac{z^k}{e} - 1\right) + 1$$

~~Suche a , so dass $\left(\frac{n}{a} + 1\right) = \frac{n}{e}$~~

Zuerst:

$$\left(1 - \frac{1}{\frac{n}{a} + 1}\right)^{\frac{n}{a}} \geq \frac{1}{e}$$

mit $\rightarrow \left(\left(1 + \frac{1}{\frac{n}{a}}\right)^{\frac{n}{a}}\right)^{-1} \rightarrow \frac{1}{e}$
für $n \rightarrow \infty$

$\Downarrow \left(1 + \frac{1}{x}\right)^x \rightarrow e$

~~$$\frac{n}{a} + 1 = \frac{n}{b} \Leftrightarrow bn + ba = an \Leftrightarrow a = \frac{bn}{n-b}$$~~

Nun:

$$\left(1 - \frac{1}{\frac{z^k}{e}}\right)^{z^k - 1} \geq \frac{1}{e}$$

$$\frac{n}{a} + 1 = \frac{z^k}{e}$$

$$\frac{n}{a} = \frac{z^k}{e} - 1$$

$$a = \frac{n}{\frac{z^k}{e} - 1} = \frac{n \cdot e}{z^k - e}$$

• immernoch bei:

$$\left(1 - \frac{e^k}{2^k}\right)^{2^k - 1} \geq \frac{1}{e}$$

zeigen $\left(1 - \frac{1}{x}\right)^{x-1} \geq \frac{1}{e} \quad x = \frac{2^k}{e} \neq 1$

(für alle $x \neq 1$)

$$e^x \geq 1+x \quad x \in \mathbb{R}$$

$$\frac{1}{1+x} \geq \frac{1}{e^x} \quad \text{für alle } x \in \mathbb{R}$$

$$\left(1 + \frac{1}{x}\right)^x \leq \left(e^{\frac{1}{x}}\right)^x = e \quad x > 0$$

$$\left(\frac{1}{1 + \frac{1}{x}}\right)^x \geq \frac{1}{e} \quad x > 0 \quad (*)$$

$$\boxed{x \neq 1}$$

$$\begin{aligned}
 1 - \frac{1}{x} &= \frac{x-1}{x} = \frac{1}{\frac{x}{x-1}} \\
 &= \frac{1}{\frac{x-1+1}{x-1}} \\
 &= \frac{1}{1 + \frac{1}{x-1}}
 \end{aligned}$$

also: $\left(1 - \frac{1}{x}\right)^{x-1} = \left(\frac{1}{1 + \frac{1}{x-1}}\right)^{x-1} \xrightarrow{\text{mit } (*)} \geq \frac{1}{e}$



Wahrscheinlichkeit erfüllende Belegung

$$\geq \left(1 - \frac{e}{2^k}\right)^m$$

$m = \# \text{ Klauseln}$
 $n = \# \text{ Variablen}$
 $m = c \cdot n$

$$\begin{aligned} \# \text{ Belegungen} &\geq 2^n \left(1 - \frac{e}{2^k}\right)^{c \cdot n} \\ &\leq 2^n \left(e^{-\frac{e}{2^k}}\right)^{c \cdot n} \\ &= e^{(\ln 2 - \frac{e}{2^k} \cdot c) n} \end{aligned}$$

Kann bei c groß genug < 1 sein.
Also: Nur 1 Belegung garantiert.

Ein einfacher Algorithmus (zum Finden einer erfüllenden Belegung)

Gegeben: Formel mit genau n Variablen.

1. Wähle Belegung α zufällig.

$$\text{Prob}[\alpha] = \frac{1}{2^n}$$

~~2.~~ Wenn alle Klauseln wahr. Feierabend.

2. Nehme irgendeine falsche Klausel.

- wähle ~~alle~~ genau die Variablen der falschen Klausel zufällig neu.

(Die anderen aus α bleiben wie vorher.)

- Wenn alles wahr, dann Schluss. Sonst bei 2. weiter!

Situation:

Formel in k -KNF,

$$\Gamma(C) = \{ D \in F \mid D \text{ und } C \text{ haben gemeinsame Variablen} \}$$

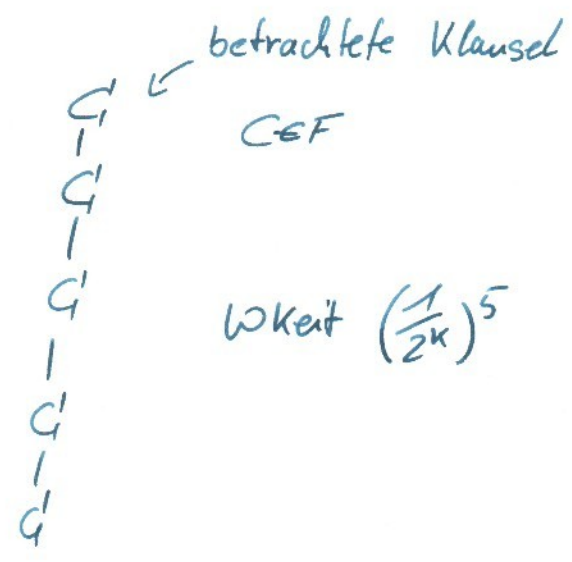
$$C \in \Gamma(C). \quad \#\Gamma(C) \leq \frac{2^k}{e} - 1$$

$$M = \# \text{ aller Klauseln von } F = \#F$$

$$n = \# \text{ Variablen}$$

Ziel: Mit hoher Wahrscheinlichkeit (bzgl. dem Algorithmus) ist in Polynomialzeit Schluß.

Beispielrechnungen:



Zu einer Rechnung des Algorithmus ordnen wir Bäume zu.

$$D_1, D_2, D_3, \dots, D_t, D_{t+1}$$



Die Klauseln für die neu gezogen wird.

Beachte $D_i = D_j$ ~~kann~~ für $i \neq j$ kann auftreten!

• Zu D_1 gehört der Baum D_1 .

• Zu D_2 gehört der Baum

• D_2 , wenn $D_1 \notin \Gamma(D_2)$

• D_2 , wenn $D_1 \in \Gamma(D_2)$
/
 D_1

• Zu D_3 gehört

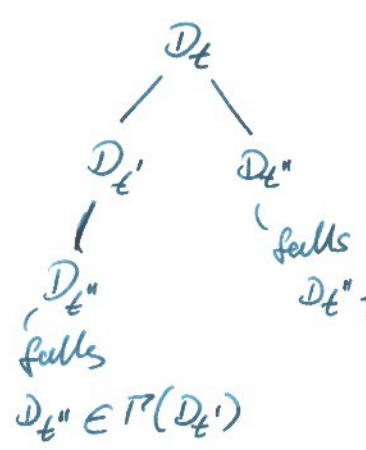
• D_3 , wenn $D_1, D_2 \notin \Gamma(D_3)$

• D_3 , wenn $D_1 \notin \Gamma(D_3), D_1 \notin \Gamma(D_2),$
/
 $D_2 \in \Gamma(D_3)$

• D_3 , wenn $D_2 \in \Gamma(D_3)$
/
 $D_2 \in \Gamma(D_2)$
/
 D_1

• D_3 , wenn $D_2 \notin \Gamma(D_1),$
/ \
 $D_2 \ D_1 \in \Gamma(D_3).$

Baum zu D_t :



D_t : Wurzel
 $D_{t'}$: "erste von rechts mit $D_{t'} \in T'(D_t)$ "

$$t' = \max \{ s \mid D_s \in T'(D_t), s < t \}$$

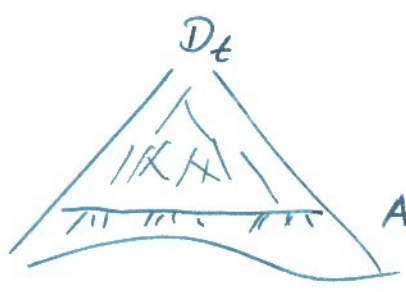
Gehe von $D_{t'}$ weiter nach links bis zur ersten Klausel $D_{t''}$, die aus $T'(D_t) \cup T'(D_{t'})$ ist.

$D_{t''}$ wird unter eine tiefste Klausel im Baum gehängt, wo sie gemeinsame Variablen hat.

Allgemeine Vorschrift:

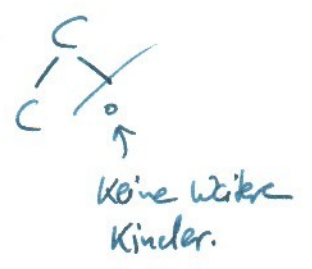
- Gehe von der letzten ^{genommenen} Klausel ~~nach~~ weiter nach links, bis zur letzten Klausel, die mit dem Baum was gemeinsam hat.
- Hänge die Klausel unter eine tiefste Klausel ~~die~~ im Baum, die mit der Klausel eine gemeinsame Variable hat.

Beobachtung:



Alle Klauseln in Tiefe k
sind ~~disjunkt~~ paarweise disjunkt!

Kinder eines Knotens
 $\leq \frac{2^k}{e} - 1$

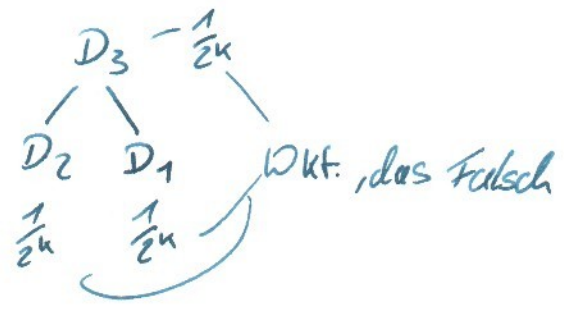


- Zusammenhang der Bäume von D_t und D_{t+1}



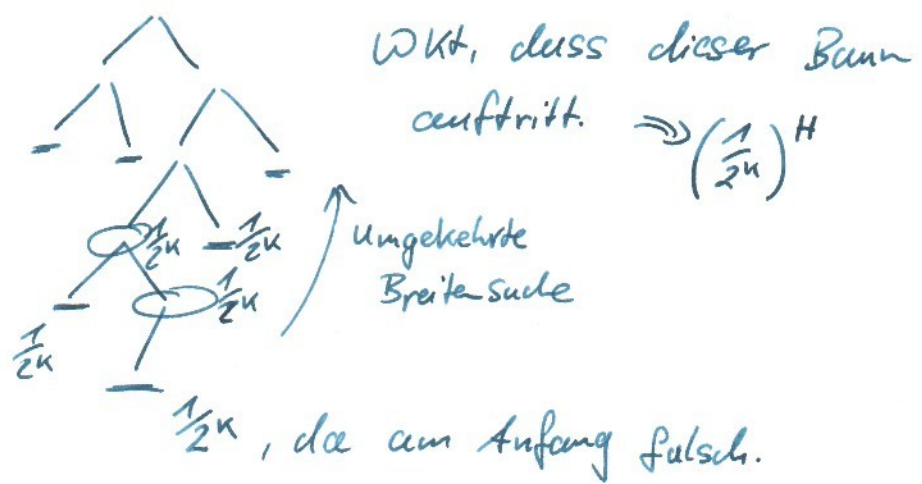
? Kann man nicht so genau sagen, viele Möglichkeiten

- Was können wir aus dem Baum über die Zufallsbits ableiten?



Haben einen solchen Baum:

- gleiche Tiefe paarweise disjunkt
- C , dann $D \in \mathcal{P}(C)$
 \downarrow
 D
- mit H Knoten.



Zufallsbits in Tabelle

x_1	x_2	x_3	...	x_n
b_1	b_2	b_3	...	b_n
b'_1	b'_2	b'_3	...	b'_n
b''_1	b''_2	b''_3	...	b''_n

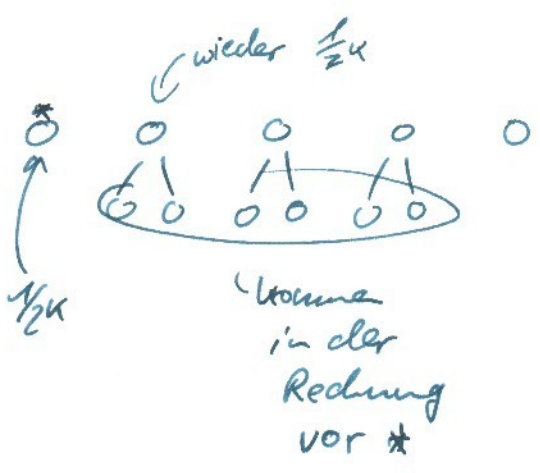
für x_1 ...

Tiefstes Blatt ... aus Anfangsbelegung. falsch.

- k Bits, die noch nicht bearbeitet sind.

• Für alle tiefsten Blätter aus der ersten Reihe. für Blatt falsch mit $\frac{1}{2^k}$

Stufe vorher:



Behauptung: Baum mit H Knoten ist gegeben.

5.7.17

mit den obigen Eigenschaften

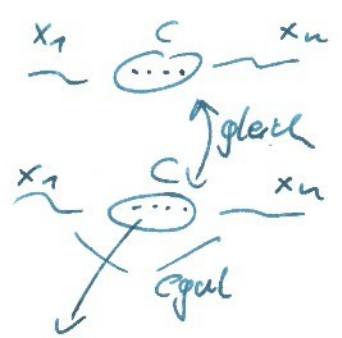
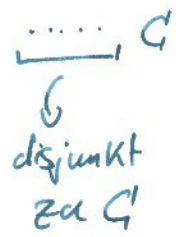
Prob [Rechnung | Baum H ergibt sich aus der Rechnung]

$$= \left(\frac{1}{2^k}\right)^H = \left(\frac{1}{2}\right)^{k \cdot H}$$

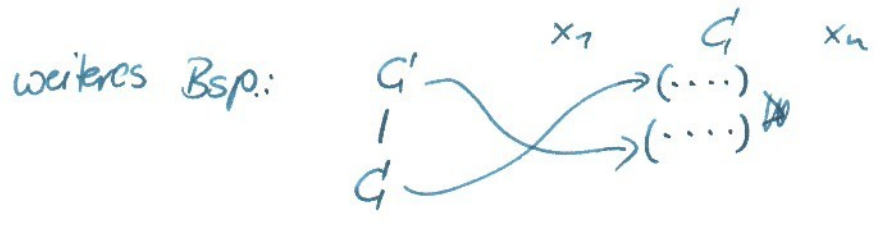
Beweis der Behauptung: Am Beispiel: Baum G (nur Wurzel)

Beispielrechnungen: C_1, \dots

Zufallsbits



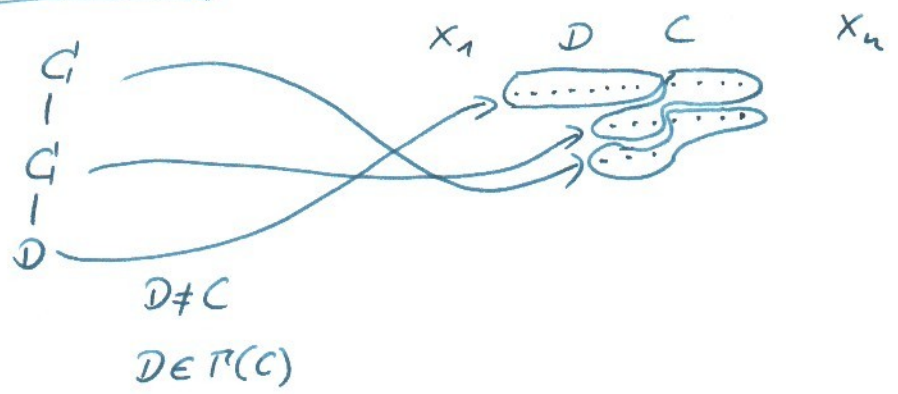
Wenn der Baum möglich ist, müssen diese Bits so sein!



Rechnungen $\dots C' \dots G$
 disjunkt zu G'

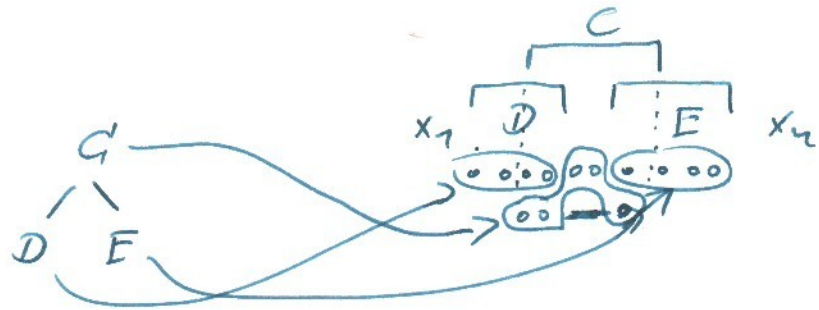
\Rightarrow Wkt.: $(\frac{1}{2^k})^2$

Komplizierteres Bsp.:



Rechnungen $\dots D \dots C' \dots C \dots$
 disjunkt zu G, D
 disjunkt zu C
 (zu D nicht unbedingt)

\Rightarrow Wkt. $(\frac{1}{2^k})^3$



\square D \square E \square C'
 disj. disj. disj.
 zu C, D, E zu C, E zu C'

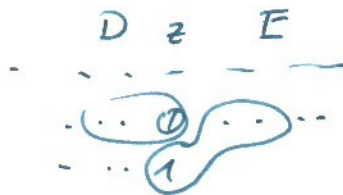
$\Rightarrow \left(\frac{1}{2^n}\right)^3$

oder \square E \square D \square C'
 disj disj disj.
 zu C, D, E zu D, E zu C'

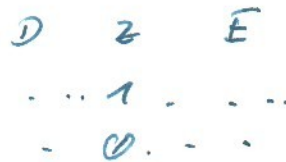
f. beide Rechnungen.

Wo ist das wichtig, dass ~~die~~ D, E disjunkt sind?

Annahme: $z \in D$, $z \in E$

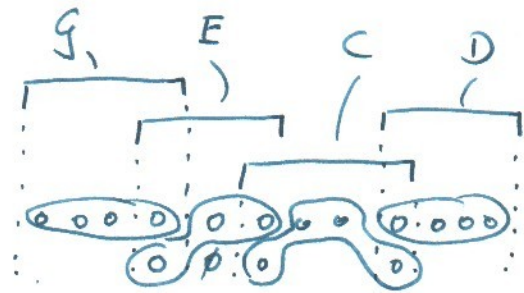
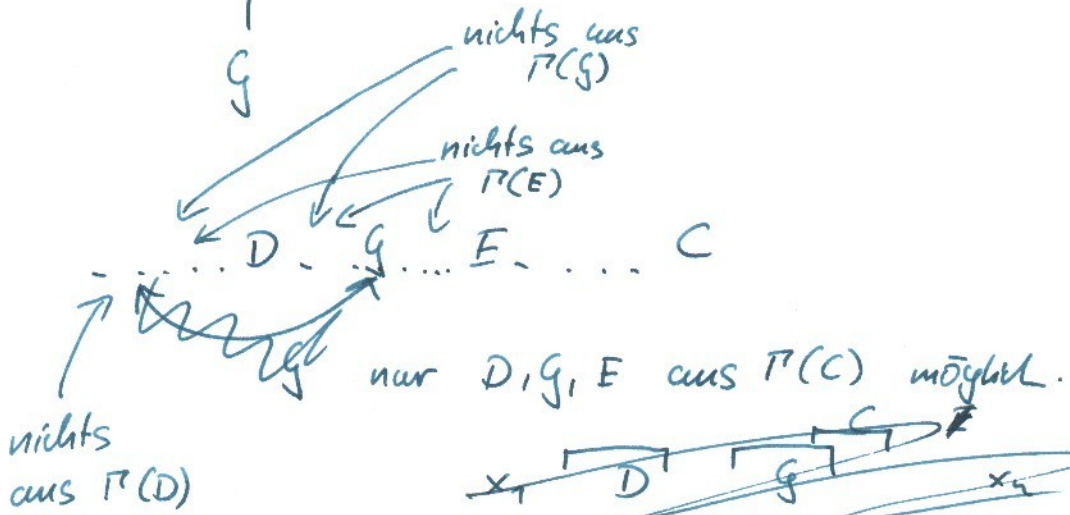


oder



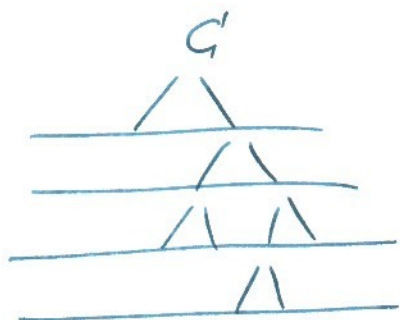


Ann.: $g \notin \pi(D), g \in \pi(C)$
 $g \in \pi(E)$



G D E C

Im allgemeinen: von unten nach oben
(Ebenenweise, (umgekehrte Breitensuche))



ergibt die Bits in der Tabelle.

- jedesmal $(\frac{1}{2^k})^H$ für Baum mit H Knoten.
- da $k \cdot H$ Bits fest gegeben sein müssen im Baum.

Annahme: Der Algorithmus läuft $q \cdot M$ Schritte lang. ^{# Klauseln}

$$D_1, D_2, \dots, D_{q \cdot M}, D_{q \cdot M + 1}, \dots$$

Ein wie großer Baum ist garantiert?

$$D_1 \quad D_2 \quad \dots \quad D_{q \cdot M}$$



$\geq q$ mal. so ein D_i muß es geben!

|| Baum vom letzten D_i
|| hat Größe (# Knoten) $\geq q$.

Prob[Rechnung | Rechnung mindestens $q \cdot M$]

\leq Prob[Rechnung | Es gibt Baum in Rechnung der Größe $\geq q$]

Wie viele Bäume der Größe q gibt es überhaupt?

1. Wähle die Wurzel: M Möglichkeiten

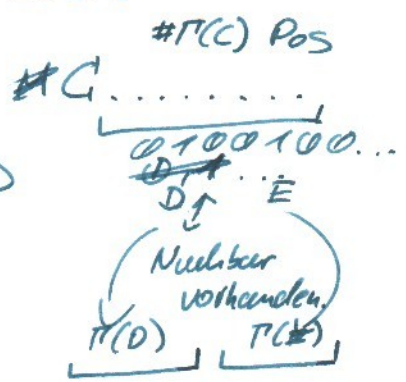
2. Wähle die weiteren Nachbarn.

Hat der Baum genau q Knoten, dann $q \cdot d$ Bits

$$d = \frac{q}{e} (2^k - 1)$$

davon sind q Bits = 1.

Dann $\leq \binom{d \cdot q}{q}$ Möglichkeiten



→ Bitfolge zu jedem Baum.

$$\Rightarrow \# \text{ Bäume mit } q \text{ Knoten} \leq M \cdot \binom{d \cdot q}{q}$$

$$\leq M \cdot \left(\frac{q \cdot e \cdot d}{q}\right)^q$$

$$= M (e \cdot d)^q$$

$$\text{Denn } \binom{n}{k} \leq \left(\frac{n \cdot e}{k}\right)^k$$

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

$$\frac{1}{k!} \leq \left(\frac{e}{k}\right)^k \Leftrightarrow \frac{k^k}{k!} \leq e^k$$

Prob [Rechnung | Rechnung $\geq q \cdot M$]

$$\leq \cancel{M} M (e \cdot d)^q \cdot \left(\frac{1}{2^k}\right)^q = M \cdot \left(\frac{e \cdot d}{2^k}\right)^q$$

\uparrow

Baum kann
auch
größer als
 q sein!

$$\leq M \cdot \left(\frac{e \cdot \left(\frac{2^k}{e} - 1\right)}{2^k}\right)^q$$

$$= M \cdot \left(\underbrace{4 \cdot \frac{1 - \frac{e}{2^k}}{2^k}}_{< 1}\right)^q$$

= φ nicht
unbedingt!

$$\leq M \cdot e^{-\left(\frac{e}{2^k}\right)^q}$$

$O(\log M)$

$\rightarrow \emptyset$