Algorithmen, Wahrscheinlichkeit und Information

Geburtstags-Effekt

- Menge n Personen
- m mögliche Geburtstage (m = 365)
- WSK, dass zwei Personen am selben Tag Geburtstag haben?
- Universum von m Elementen
- n uniforme und gleich verteilte Auswahlen
- WSK dafür, dass zwei Auswahlen gleich ...dass zwei Auswahlen kollidieren

$$\rightarrow n = \Theta(\sqrt{m})$$

Herleitung 1 - Untere Schranke

m Elemente, n Auswahlen G_i sei Auswahl i (Geburtstag von i) \forall d: $P_{G_i}(d) = \frac{1}{m}$

- \bullet Für zwei Personen l und k, und für bestimmten Tag d: $P[G_l = d \cap G_k = d] = \frac{1}{m^2}$
- WSK für den gleichen Geburtstag von zwei: $P[G_l = G_k) = \frac{1}{365} = \frac{1}{m}$

P[mind. zwei gleiche] = 1-P[keine zwei gleiche]

Person i:

 $X_i = \text{Ereignis } G_i \text{ verschieden von } G_1, \dots, G_{i-1}$

$$Y_i = \bigcap_{j=1}^{i-1} X_i$$

 \rightarrow gesucht ist $P[Y_n]$

$$Y_i = Y_{i-1} \cap X_i$$

$$P[Y_i] = P[X_i \mid Y_{i-1}] \cdot P[Y_{i-1}]$$

 $P[Y_1] = 1$

$$P[Y_1] = 1$$

$$P[X_i | Y_{i-1}] = \frac{m-i+1}{m}$$

$$P[Y_n] = P[X_n \mid Y_{n-1}] \cdot P[Y_{n-1}]$$

$$= P[X_n \mid Y_{n-1}] \cdot \dots \cdot P[X_i \mid Y_{i-1}] \cdot \dots \cdot P[Y_1]$$

$$= \prod_{i=1}^n P[X_i \mid Y_{i-1}]$$

$$= \prod_{i=1}^n \frac{m-i+1}{m} = \prod_{i=1}^n \left(1 - \frac{i-1}{m}\right)$$

$$P[Y_n] \leq \prod_{i=1}^n e^{\frac{-(i-1)}{m}}$$

....
$$\begin{split} & \mathbf{P}[Y_n] \leq \mathbf{p} \colon \ln(\mathbf{p}) \geq -\frac{n \cdot (n-1)}{2m} \\ & \frac{n \cdot (n-1)}{2m} \geq \ln(\frac{1}{p}) \\ & \mathbf{F} \ddot{\mathbf{u}} \mathbf{r} = \frac{1}{2} \colon n \cdot (n-1) \geq \ln(2) \cdot 2m \\ & \mathrm{dann} \ \mathbf{P}[Y_n] \leq \mathbf{p} = \frac{1}{2} \end{split}$$

m = 365 Tage:

- $n \ge 23$, dann $P[Y_n] \le \frac{1}{2}$
- $n \ge 68$, dann $P[Y_n] \le 0.002$

Herleitung 2 - Indikator-ZV

ZV
$$G_{ij} = \{^{1,\;falls\;G_i\;=\;G_j}_{0,\;sonst}$$
 $\mathrm{E}[X_{ij}]\;\mathrm{E}[G_i=G_j] = \frac{1}{m}$ $X = \sum_{i,j} X_{ij} = \sum_i = 1^n \sum_j = 1^n X_{ij}$ $\mathrm{E}[\mathrm{X}] = \mathrm{E}[\sum_i \sum_j X_{ij}] = \sum_i \sum_j \mathrm{E}[X_{ij}] = \sum_i \sum_j \frac{1}{m} = \frac{1}{m} \sum_i \sum_j 1 = \frac{1}{m} \cdot \frac{n \cdot (n-1)}{2}$ Falls $\mathrm{n} = \Theta(\sqrt{m})$, dann im Erwartungswert mind. eine Kollision

Hashfunktionen

- Berechnen kurzer, eindeutiger Werte für einen beliebig langen Input
- $H:\{0,1\}^* \to \{0,1\}^k \text{ (fixes k)}$
- SHA-256, SHA-512
- Sicherheit: Es ist praktisch nicht möglich zwei x und x' zu finden \to H(x) = H(x') \to "keine Kollision"
- Angenommen: Output von H ist zufälliger k-bit String $m=2^k \to \text{mit n} = O(\sqrt{m}) = O(2^{\frac{k}{2}})$ Operationen \to Kollision

Momente und Abweichungen

Markov-Ungleichung

Theorem: Sei X eine ZV in R^+

$$\forall a>0, \quad P[X\geq a]\leq \frac{E[x]}{a} \qquad \leftrightarrow \qquad P[X\geq c\cdot E[X]]\leq \frac{1}{c}$$

Beweis:

 $\overline{\bullet}$ I: Indikatorfunktion := $\{ {}^{1, \geq a}_{0, \overline{X} < a} \}$

$$E[X] = \sum_{x} x \cdot P_X(x) \ge \sum_{x \ge a} x \cdot P_X(x) \ge \sum_{x \ge a} a \cdot P_X(x) = a \cdot \sum_{x \ge a} P_X(x) = a \cdot P[X \ge a]$$

Beispiel: Fairer Münzwurf mit n Wiederholungen

 \overline{X} Anzahl Münze = Kopf

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

$$P[X \ge \frac{7}{8} \cdot n] \le \frac{n}{2} \cdot \frac{8}{7n} = \frac{4}{7}$$

Momente einer ZV

- Momente charakterisieren ZV
- Erwartungswert ist das erste Moment

Definition: Das letzte Moment einer ZV X

$$E[X^k]$$

Das k-te zentrale Moment von X:

$$E[(X - \mu)^k]$$
 wobei $\mu = E[X]$

Defintion: Varianz einer ZV X ist

$$Var[X] = E[(X - E[X])^2]$$

Definition: Standardabweichung

$$\sigma = \sqrt{Var[X]}$$

Theorem: $Var[X] = E[X^2] - E[X]^2$

Beweis:

$$\mu = E[X]$$

$$Var[X] = E[(X - \mu)^2] = E[X^2 - 2X\mu + \mu^2] = E[X^2] - 2\mu \underbrace{E[X]}_{\mu} + \mu^2 = E[X^2] - \mu^2 = E[X^2] - (E[X])^2$$

Beispiel:

•
$$X \in_R [1,6]$$

 $Var[X] = \frac{1}{6} \cdot (1^2 + 2^2 + \dots + 6^2) - (\frac{7}{2})^2 = \frac{35}{12} = 2,916666\dots$

•
$$X \in_R [a, b]$$

 $Var[X] = \frac{(b-a+1)^2-1}{12}$

Theorem: ZV X und Y unabhängig

$$E[X \cdot Y] = E[X] \cdot E[Y]$$

Beweis:

$$E[X \cdot Y] = \sum_{x,y} x \cdot y \cdot P_{XY}(x,y) = \sum_{x} \sum_{y} x \cdot y \cdot P_{X}(x) \cdot P_{Y}(y) = \sum_{x} x \cdot P_{X}(x) \cdot \sum_{y} y \cdot P_{Y}(y) = E[X] \cdot E[Y]$$

Theorem: ZV X und Y unabhängig

$$Var[X+Y] = Var[X] + Var[Y] \\$$

Beweis:

$$Var[X + Y] = E[(X + Y - E[X + Y])^{2}] = E[(X + Y - E[X] - E[Y])^{2}]$$

$$= E[(X - E[X])^{2} + (Y - E[Y])^{2} + 2(X - E[X]) \cdot (Y - E[Y])]$$

$$= E[(X - E[X])^{2}] + E[(Y - E[Y])^{2}] + E[2 \cdot \underbrace{(X - \mu_{X})}_{0} \cdot \underbrace{(Y - \mu_{Y})}_{0}] = Var[X] + Var[Y]$$

Varianz einer ZV mit Binomialverteilung

$$X \sim B(n, p)$$

$$Var = ?$$

$$X = \sum_{i=1}^{n} Z_{i} \qquad Z_{i} := \{_{0, sonst}^{1, mit WSK p} \}$$

$$Z_{i} unabh \ddot{a}ngig \qquad E[Z_{i}] = p$$

$$Var[Z_{i}] = E[(Z_{i} - p)2] = p \cdot (1 - p)^{2} + (1 - p) \cdot p^{2} = p \cdot (1 - p) \cdot (1 - p + p) = p \cdot (1 - p)$$

$$Var[X] = \sum_{i=1}^{n} Var[Z_{i}] = n \cdot p \cdot (1 - p)$$

Chebyshev-Ungleichung

Theorem:

$$ZV \ X \ und \ a > 0$$
$$P[|\ X - E[X]\ | \ge a] \le \frac{Var[X]}{a^2}$$