Uporabne formule

$$H_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} \le 1 + O(\log n)$$

$$\sum_{n=0}^{\infty} q^n = \frac{1}{1-q} \quad \sum_{n=0}^{b} q^n = \frac{1-q^{b+1}}{1-q}$$

$$\sum_{n=a}^{\infty} q^n = \frac{q^a}{1-q} \quad \sum_{n=a}^{b} q^n = \frac{q^a - q^{b+1}}{1-q}$$

$$a^{n} - b^{n} = (a - b)(a^{n-1} + a^{n-2}b + \dots + ab^{n-2} + b^{n-1})$$

$$(x+y)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x^{n-k} y^k$$

$$\frac{1}{(1-x)^n} = \sum_{k=0}^n \binom{n+k-1}{k} x^k$$

$$\binom{n}{k} = \frac{n!}{k!} = \frac{n!}{k!(n-k)!} = \binom{n}{n-k}$$

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} \qquad P(A|B) = \frac{P(B|A)P(A)}{P(B)}$$

Izbori

Imamo n oštevilčenih kroglic. Na koliko načinov lahko izberemo k kroglic?

	s pon.	brez pon.
variacije vrstni red je pomemben	n^k	$n^{\underline{k}}$
kombinacije vrstni red ni pomemben	$\binom{n+k-1}{k}$	$\binom{n}{k}$

Verjetnostni algoritmi za odločitvene probleme

Odgovarjamo na vprašanje $\omega\in\Pi?$

Las Vegas algoritmi vedno vrnejo pravilen odgovor Monte Carlo algoritmi lahko vrnejo napačen odgovor

- tip 1: $P(\text{yes} \mid \omega \in \Pi) \ge \frac{1}{2} P(\text{yes} \mid \omega \notin \Pi) = 0$
- tip 2: $P(\text{yes} \mid \omega \in \Pi) = 1 \ P(\text{yes} \mid \omega \notin \Pi) \le \frac{1}{2}$
- tip 3: $P(\text{yes} \mid \omega \in \Pi) \ge \frac{3}{4} P(\text{yes} \mid \omega \notin \Pi) \le \frac{1}{4}$

Razredi kompleksnosti odločitvenih problemov

- RP (randomized polynomial time):
- \exists Monte Carlo tipa 1, ki v najslabšem primeru deluje v polinomskem času.
- co-RP:
- \exists Monte Carlo tipa 2, ki v najslabšem primeru deluje v polinomskem času.
- BPP (bounded-error probabilistic polynomial time): ∃ Monte Carlo tipa 3, ki v najslabšem primeru deluje v polinomskem času.
- ZPP (zero-error probabilistic polynomial time): ∃ Las Vegas algoritem, ki deluje v pričakovanem polinomskem času. Ali (ekvivalentna definicija): ∃ alg, ki v najslabšem primeru deluje v polinomskem času in vedno vrne pravilen odgovor ali "ne vem" in P("ne vem") < $\frac{1}{2}$.

 $ZPP = RP \cap co-RP, P \subset ZPP, RP \cup co-RP \subset BPP$

Neenakost Chernoffa

 X_1,\dots,X_n neodvisne slučajne spremenljivke, $X_i\in\{0,1\},~X=\sum_{i=1}^nX_i,~\mu=E(X).$ Potem za vsak $\delta\in(0,1)$ velja:

$$P(X - \mu \ge \delta\mu) \le e^{-\frac{\delta^2 \mu}{2 + \delta}} \le e^{-\frac{\delta^2 \mu}{3}}$$
$$P(\mu - X \ge \delta\mu) \le e^{-\frac{\delta^2 \mu}{2}} \le e^{-\frac{\delta^2 \mu}{3}}$$
$$P(|X - \mu| \ge \delta\mu) \le 2e^{-\frac{\delta^2 \mu}{3}}$$

Verjetnostni algoritmi za aproksimacijo

Verjetnostni algoritem izračuna (ϵ,δ) -aproksimacijo za V,če vrne Xtako, da velia:

$$P(|X - V| \le \epsilon V) \ge 1 - \delta$$

Naj bodo $X_1,\dots X_m$ slučajne spremenljivke, $\mu=E(X_i),\,Y=\frac{\sum X_i}{m}$. Če je $m\geq \frac{3\ln(2/\delta)}{c^2\mu}$, potem velja:

$$P(|X - \mu| \ge \epsilon \mu) \le \delta$$

in Y je (ϵ, δ) -aproksimacija za μ .

Polinomi

Naj bo $\mathbb F$ polje. Stopnja polinoma $p\in\mathbb F[x_1,\dots,x_n]$ je $\deg(p(x_1,\dots,x_n))=\deg(p(x_1,\dots,x))$

Predstavitev s polinomi

terka
$$T = (a_0, \dots, a_n) \mapsto p_T(x) = \sum_{i=0}^n a_i x^i$$
 terka alternativa
$$T = (a_0, \dots, a_n) \mapsto p_T(x_0, \dots, x_n) = \sum_{i=0}^n a_i x_i$$
 množica
$$M = \{a_0, \dots, a_n\} \mapsto p_M(x) = \prod_{i=0}^n (x - a_i)$$
 množica terk
$$\{T_0, \dots, T_m\} \mapsto p(x, y) = \prod_{i=0}^m (y - p_{T_i}(x))$$

 $\{M_0, \dots, M_m\} \mapsto p(x, y) = \prod_{i=1}^{m} (y - p_{M_i}(x))$

Želimo ugotoviti ali je A = B. Skonstruiramo polinoma p_A in p_B .

$$\begin{aligned} &za \ i = 0, \dots, k \\ &r \leftarrow \text{nakljucna vrednost iz } S^n \\ &ce \ p_A(r) \neq p_B(r) \text{:} \\ &vrni \ \text{NE} \end{aligned}$$

$$P(DA|A \neq B) \le \left(\frac{d}{|S|}\right)^{k}$$

Schwartz-Zippelov izrek

Naj bo $p\in\mathbb{F}[x_1,\ldots,x_n]$ in deg $(p)=d\geq 0.$ Naj bo $S\subseteq\mathbb{F}$ poljubna končna podmnožica. Za naključno izbiro (enakomerno) $r\in S^n$ velja:

$$P(p(r) = 0) \le \frac{d}{|S|}$$

Verjetnost

Verjetnost na (Ω, \mathcal{F}) je preslikava $P : \mathcal{F} \to \mathbb{R}$ z lastnostmi:

- $P(A) \ge 0$ za $\forall A \in \mathcal{F}$
- $P(\Omega) = 1$
- Za paroma nezdružljive (disjunktne) dogodke $\{A_i\}_{i=1}^{\infty}$ velja števna aditivnost

$$P(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$$

- $P(\emptyset) = 0$
- $\bullet~P$ je končno aditivna.
- P je monotona: $A \subseteq B \implies P(A) < P(B)$
- $P(A^{\complement}) = 1 P(A)$
- P je zvezna:

$$A_1 \subseteq A_2 \subseteq \cdots \implies P(\bigcup_{i=1}^{\infty}) = \lim_{i \to \infty} P(A_i)$$

$$B_1 \supseteq B_2 \supseteq \cdots \implies P(\bigcap_{i=1}^{\infty}) = \lim_{i \to \infty} P(B_i)$$

Matematično upanje

Za slučajno spremenljivko $X:\Omega\to\mathbb{Z}$

$$E(X) = \sum_{c \in \mathbb{Z}} cP(X = c)$$

Lastnosti

$$E(f(X)) = \sum_{c \in \mathbb{Z}} f(c)P(X = c)$$

Linearnost: za poljubne sl. sprem X_1, \ldots, X_n velja:

$$E(a_1X_1 + \dots a_nX_n) = a_1E(X_1) + \dots + a_nE(X_n)$$

Če ima |X| mat. up., ga ima tudi X in velja

$$|E(X)| \le E(|X|)$$

Če obstaja $E(X^2)$ in $E(Y^2)$, obstaja tudi E(XY) in velja:

$$|E(XY)| \le E(|XY|) \le \sqrt{E(X^2)E(Y^2)}$$

Disperzija (varianca)

$$D(X) = E((X - E(X))^{2}) = E(X^{2}) - (E(X))^{2}$$

Lastnosti:

- D(X) > 0
- $D(X) = 0 \iff P(X = E(X)) = 1$
- $D(aX) = a^2D(X)$

Standardna diviacija/odklon:

$$\sigma(X) = \sqrt{D(X)}$$

zanjo velja $\sigma(aX) = |a|\sigma(X)$

Neodvisnost

Diskretno porazdeljeni sl. sprem. X in Y sta noedvisni, če velja:

$$P(X = x_i, Y = y_j) = P(X = x_i)P(Y = y_j)$$

za vse i, j.

Nekoreliranost

Sl. sprem. X in Y sta nekorelirani, če velja:

$$E(XY) = E(X)E(Y)$$

$$X,Y$$
ne
odvisni $\implies X,Y$ nekorelirani

Če imata X in Y, je nekoreliranost ekvivalentna zvezi:

$$D(X + Y) = D(X) + D(Y)$$

Neenakost Markova

Če je X ne negativna sl. sprem. z mat. up., potem je

$$P(|X| \ge a) \le \frac{E(|X|)}{a} \quad \forall a > 0$$

Neenakost Čebiševa

Če ima X disperzijo, je

$$P(|X - E(X)| \ge a\sigma(X)) \le \frac{1}{a^2} \quad \forall a > 0$$

oziroma za $\varepsilon := a\sigma(X)$

$$P(|X - E(X)| \ge \varepsilon) \le \frac{D(X)}{\varepsilon^2}$$

Znani problemi

Perfect matching

Naj boGgraf. Popolno ujemanje je podmnožica povezav $M\subseteq E(G),$ tako da vejla

$$\forall e, f \in M : e \cap f = \emptyset \text{ in } \bigcup_{e \in M} e = V(G)$$

Gimam popolno ujemanje $\iff \det(A_G) \neq 0$

$$A_G = [a_{ij}]_{i,j=1}^n \qquad a_{ij} = \begin{cases} x_i j & \text{\'e } ij \in E(G), i < j \\ -x_i j & \text{\'e } ij \in E(G), i > j \\ 0 & \text{sicer} \end{cases}$$

Min/max prerez (Min/max cut)

Naj bo G graf. Prerez je particija V(G) na U in $V(G) \setminus U$ tako da se minimizira/maksimizira število povezav med U in $V(G) \setminus U$.

```
\begin{array}{l} \textit{alg} \ \text{rand\_min\_cut} \\ \textit{whod:} \ \text{graf} \ G \\ G_0 \leftarrow G \\ i \leftarrow 0 \\ \textit{dokler} \ V(G_i) > 2: \\ e \leftarrow \text{nakljucna povezava } v \ G_i \\ G_{i+1} \leftarrow G_i \setminus e \ / / \text{skrcitev povezave } e \\ i \leftarrow i+1 \\ u,v \leftarrow V(G_{n-2}) \ / / \ n = |V(G)| \\ U = \{w \in V(G) \mid w \text{ je bil skrcen } v \ u\} \\ \textit{wni} \ (U,V(G) \setminus U) \end{array}
```

Algoritem rand_min_cut vrne min. prerez z verjetnostjo $\frac{2}{n(n-1)}$.

Nakjučni grafi

Erdős-Rényi model

 $G\in G(n,p)$ je nakjučni Erdős-Rényi graf znvozlišči, za katere velja, da je vsak par povezan z verjetnostjop.

$$E(\text{\it it. povezav v }G(n,p)) = \binom{n}{2}p$$

$$E(\deg v) = (n-1)p$$

Pravimo, da ima naključni graf neko lastnost $skoraj\ gotovo\ (almost\ surely)$ če velja

$$\lim_{n \to \infty} P(G \in G(n, p) \text{ ima lastnost}) = 1$$

Naj bo p odvisen od n in $G \in G(n, p)$. Velja:

- $np < 1 \implies G$ je skoraj gotovo nepovezan z komponentami velikosti $O(\log n)$
- $np = 1 \implies G$ ima skoraj gotovo komponento velikosti $n^{\frac{2}{3}}$
- $np = c > 1 \implies G$ ima skoraj gotovo veliko komponento velikosti dn, kjer je $d \in (0,1)$
- $np < (1-\varepsilon) \ln n \implies G$ je skoraj gotovo nepovezan z izoliranimi
- $np > (1 + \varepsilon) \ln n \implies G$ je skoraj gotovo povezan.

Scale-free property

delež vozlišč stopnje k $\approx k^{-\gamma}$

Barabási-Albert model

Začnemo zmvozlišči in dodajamo vozlišča. Vsakič, ko dodamo vozlišče v dodamo še povezave do ostalih voozlišč ${\bf z}$ verjetnostjo:

$$P(v \sim u) = \frac{\deg u}{\sum_{v \in \deg w}}$$

B.A. model ima scale-free property in sicer:

delež vozlišč stopnje k =
$$\frac{2m(m+1)}{k(k+1)(k+2)} \approx k^{-3}$$

Markovske verige

 Ω ... mnočica stanj X_t ... stanje v času t

Markovska veriga je zaporedje slučajnih spremenljivk $X = X_0, X_1, \ldots$ za katere velja, da je verjetnost prehoda odvisna le od trenutnega stanja:

$$P(X_{i+1} = x | X_0 = x_0, X_1 = x_1, \dots, X_i = x_i) =$$

= $P(X_{i+1} = x | X_i = x_i)$

Lahko zahtevamo še, da je verjetnost prehoda neodvisna od časa ($time\ homogeneous$):

$$P(X_i + 1 = x | X_i = y) = P(X_1 = x | X_0 = y)$$

Od zdaj naprej se bomo osredotočili na končno množico stanj $\Omega = \{x_1, \dots, x_n\}.$

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} p_{ij} \end{bmatrix}_{i,j=1}^n \quad \dots \quad \text{prehodna matrika}$$

$$p_{ij} \quad \dots \quad \text{verjetnost prehoda iz } x_i \le x_j$$

Porazdelitev stanj v času t:

$$q(t) = \begin{bmatrix} q_1(t) & \dots & q_n(t) \end{bmatrix} \quad P(X_t = x_i) = q_i(t)$$

velja

$$q(t) = q(t-1)\mathbf{P} = q(0)\mathbf{P}^t$$

Stacionarna porazdelitev

 $\pi = [\pi_1 \dots \pi_n]$ je stacionarna porazdelitev, če velja

$$\pi \mathbf{P} = \pi$$
 $\sum_{i} \pi_{i} = 1$

Oznake:

• $f_{i,j}$ verjetnost da $X_t = x_j$ za nek (dovoj velik) t,če je $X_0 = x_i$

- $h_{i,j}$ pričakovano število korakov, da pridemo iz stanja x_i v stanje x_j . (hitting time)
- N(i,t,q(0)) pričakovano število obiskov stanja x_i po t korakih, če je začetna porazdelitev q(0).

Markovska veriga je irreducible $\iff \forall i,j\ f_{ij}>0.$ Za take verige velja:

 $\bullet \;\; \exists$ enoloično določena stacionarna porazdelitev

•
$$f_{i,i} = 1$$
 in $h_{i,i} = \frac{1}{\pi_i}$

•
$$\lim_{t\to\infty} \frac{N(i,t,q(0))}{t} = \pi_i$$

Markovska veriga je aperiodična, če $\nexists c \in \{2,3,\dots\}$, ki deli vse dolžine ciklov (v grafu prehodov med stanji). Za take verige velja še:

• $\lim_{t\to\infty} q(0)P^t = \pi$

Markovske verige v grafu

 ${\cal G}$ povezan graf. Obravnavamo naključne sprehode kot Markovske verige.

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} p_{uv} \end{bmatrix}_{u,v \in V(G)} \quad p_{uv} = \begin{cases} \frac{1}{\deg(u)} & \text{\'e } uv \in E(G) \\ 0 & \text{sicer} \end{cases}$$

Velja:

$$\pi = [\pi_v]_{v \in V(G)} \quad \pi_v = \frac{\deg(v)}{2|E(G)|} \quad h_{v,v} = \frac{1}{\pi_v}$$

$$\forall uv \in E(G) : h_{u,v} < 2|E(G)|$$

Pričakovano število korakov, da obiščemo vsa vozlišča je 4(|V(G)|-1)|E(G)|.

Pregled najpogostejših porazdelitev

Porazdelitev	Oznaka	Opis	E(X)	D(X)	Izvor
Bernoullijeva	Ber(p)	P(X = 0) = 1 - p $P(X = 1) = p$	p	pq	Indikator dogodka
Binomska	Bin(n, p)	$P(X=k) = \binom{n}{k} p^k q^{n-k}$	np	npq	Število uspešnih izidov v n neodvisnih poskusih; vsota n neodv. Bernoullijevih sl. spr.
Geometrijska	Geo(p)	$P(X = k) = pq^{k-1}$ $k = 1, 2, \dots$	$\frac{1}{p}$	$\frac{q}{p^2}$	Število poskusov do prvega uspešnega izida
Negativna binomska	$\operatorname{NegBin}(n,p)$	$P(X = k) = {k-1 \choose n-1} p^n q^{k-n}$ $k = n, n+1, \dots$	$\frac{n}{p}$	$\frac{nq}{p^2}$	Število poskusov do <i>n</i> -tega uspešnega izida; vsota <i>n</i> neodv. geom. sl. spr.
Poissonova	$\operatorname{Poi}(\lambda)$	$k = n, n + 1, \dots$ $P(X = k) = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}$ $k = 0, 1, \dots$	λ	λ	Število telefonskih klicev, nesreč ipd. v določenem času
Hipergeometrijska	$\begin{aligned} &\operatorname{Hip}(s;r,n) \\ &\operatorname{Hip}(r;s,n) \end{aligned}$	$P(X = k) = \frac{\binom{s}{k} \binom{n-s}{r-k}}{\binom{n}{r}}$	$\frac{rs}{n}$	$\frac{rs(n-r)(n-s)}{n^2(n-1)}$	Število rdečih kroglic v vzorcu velikosti s , če je v škatli skupaj n kroglic, od tega r rdečih
Diskretna enakomerna na množici $M = \{x_1, \dots x_n\}$	$\operatorname{Enak_d}(M)$	$P(X = x_k) = \frac{1}{n}$ $P(X \in A) = \frac{ A \cap M }{ M }$	$\bar{x} := \frac{\sum_{k=1}^{n} x_k}{n}$	$\begin{vmatrix} \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{n} (x_k - \bar{x})^2 = \\ \sum_{k=1}^{n} x_k^2 - n \bar{x}^2 \\ = \frac{\sum_{k=1}^{n} x_k^2 - n \bar{x}^2}{n} \end{vmatrix}$	Slepi izbor
Enakomerna na intervalu	$\operatorname{Enak}_{\operatorname{c}}[a,b]$	$p_X(x) = \frac{1}{b-a}, \ a \le x \le b$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{n}{(b-a)^2}$	Slepi izbor
Normalna	$N(\mu, \sigma)$	$p_X(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}$	μ	σ^2	Če je X vsota veliko (vsaj 30) neodvisnih sl. spr., je približno $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma)$, kjer je $\mu = E(X)$ in $\sigma = \sqrt{D(X)}$.
Standardizirana normalna	N(0, 1)	$p_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} P(a < X < b) = \Phi(b) - \Phi(a)$	0	1	$X \sim N(\mu, \sigma) \Rightarrow \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$
Eksponentna	$\operatorname{Exp}(\lambda)$	$p_X(x) = \lambda e^{-\lambda x}, \ x > 0$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$	Čas čakanja na dogodek
Gama	$\operatorname{Gama}(n,\lambda)$	$p_X(x) = \frac{\lambda^n x^{n-1} e^{-\lambda x}}{\Gamma(n)}$ $x > 0$	$\frac{n}{\lambda}$	$\frac{n}{\lambda^2}$	Za $n \in \mathbb{N}$: čas n -te pojavitve dogodka
Hi kvadrat	$\chi^2(n) = \operatorname{Gama}(\frac{n}{2}, \frac{1}{2})$	$p_X(x) = \frac{x^{n/2 - 1}e^{-x/2}}{2^{n/2}\Gamma(n/2)}$ x > 0	n	2n	Vsota kvadratov n neodvisnih stand. normalnih slučajnih spremenljivk

Opomba: q = 1 - p.