

1 Uvod

2 Entropija

Vešana entropija **5**

Imamo par diskretnih naključnih spremenljivk. Vešana entropija je enaka

$$H(X, Y) = - \sum_i \sum_j p_{ij} * \log(p_{ij})$$

Pogojna entropija **6**

Imamo par diskretnih naključnih spremenljivk. Pogojna entropija je enaka

$$H(X | Y) = \sum_j p_j * H(X | Y=y_j)$$

pri čemer je

$$H(X | Y=y_j) = - \sum_i p_{ij} * \log(p_{ij})$$

Ali je lahko entropija negativna in kdaj? **9**

Entropija je lahko negativna, ko imamo opravka z zveznimi naključnimi spremenljivkami.

$$H(X) = - \int_{\varphi} f_X(x) * \log_d(f_X(x)) * dx$$

Če je gostota pozitivna in njena vrednost večja od 1, potem je lahko entropija tudi negativna. Gostota je odvod porazdelitvene funkcije.

Vešana entropija zveznih naključnih spremenljivk **11**

$$H(X_1, \dots, X_n) = - \int_{\varphi^n} f(x_1, \dots, x_n) * \log_d(f(x_1, \dots, x_n)) * dx_1 * \dots * dx_n$$

3 Informacija

Izrazi medsebojno informacijo z entropijo! **13**

$$I(X; Y) = H(X) - H(X | Y)$$

Vennovi diagrami za entropije **14**

$H(X, Y)$ sta oba kroga skupaj

$H(X)$ je en krog

$H(Y)$ je drug krog

$H(X | Y)$ je tisto kar je v prvem krogu in ni v drugem

$H(Y | X)$ je tisto kar je v drugem krogu in ni v prvem

$I(X; Y)$ je presek obeh krogov

4 Diskretni vir informacije

Definicija diskretnega kanala

18

Diskretni kanal je dinamičen naključen sistem, ki oddaja znake v diskretnem času na osnovi neke verjetnostne porazdelitve.

Opišemo ga lahko na 2 načina:

- **množica nizov**: vsakemu nizu z dolžino n iz množice nizov A^n pripada verjetnost $P(A^n)$
- **časovni proces**: sekvenca naključnih spremenljivk in verjetnost, da vir oddaja določeno sekvenco $P(x_1, \dots, x_n)$

Ergodični viri

19

Vir je ergodičen, če je njegovo statistično povprečje enako časovnemu povprečju. Vsak niz Y dolžine m v nizu X dolžine n ima relativno pogostost enako $P(Y)$, ko $n \rightarrow \infty$.

Ergodični viri imajo en sam način delovanja.

Za vse ergodične vire velja **AEL**. Nize, ki jih vir oddaja lahko tako razdelimo v dve množici – tipično in atipično.

Tipični in atipični nizi

21

Število tipičnih nizov je enako $P = 2^{-nH}$.

Kaj je lastnost Markovskih procesov?

22

Vir Markovova spada pod vire s spominom. Zadnji oddani znak je odvisen od predhodnega, torej je

$$P(X_n=x_j | X_1=x_k, \dots, X_{n-1}=x_i) = P(X_n=x_j | X_{n-1}=x_i) = q_{ij}$$

Matrični zapis je v tem primeru

$$P_n = Q^T * P_{n-1}$$

oziroma kadar imamo opravka z stacionarnimi viri

$$P = Q^T * P$$

Entropija Markovega vira

23

Entropija vsakega stanja je enaka entropiji vrstice

$$H_i = -K * \sum_j q_{ij} * \log_d(q_{ij})$$

Entropija Markovovega vira je torej

$$H = \sum_i p_i * H_i$$

5 Kodiranje vira informacij

Kraftov izrek

27

Potreben in zadosten pogoj za obstoj trenutnega koda:

$$\sum_i b^{-n_i} \leq 1$$

b – velikost kodirne abecede

n_i – dolžine kodnih zamenjav

Velja tudi obratno: če dolžine zadoščajo neenačbi, je možno najti trenutni kod.

I. Shannonov teorem (kompresijski teorem)

27

Za diskretni stacionarni vir brez spomina velja:

Obstajajo kodi (**gospodarni**) kodi z enoznačno možnostjo dekodiranja, katerih povprečna dolžina \tilde{n} je določena z:

$$\frac{H_1}{K * \log_d(b)} \leq \tilde{n} < \frac{H_1}{K * \log_d(b)} + 1$$

oziroma če je $K = 1, d = b = 2$:

$$H_1 \leq \tilde{n} < H_1 + 1$$

Entropija vira brez spomina za niz dolžine 1:

$$H_1 = - \sum_i p_i * \log(p_i)$$

Kadar s krajšimi kodami opišemo bolj verjetne vrednosti naključnih spremenljivk, govorimo o **podatkovni kompresiji**.

Njena limita je **entropija**.

Optimalen kod je tisti izmed gospodarnih kodov, ki ima najmanjšo povprečno dolžino \tilde{n} .

Najmanjša dolžina \tilde{n} je določena z:

$$\tilde{n} = \frac{H_1}{K * \log_d(b)}$$

iz tega sledi (če je $K = 1, d = b = 2$):

$$n_i = - \log_b(p_i)$$

kar imenujemo tudi **Shannonov kod**, saj določa optimalne dolžine kodnih zamenjav.

Shannon-Fanojev izrek

28

Shannonov kod ni vedno optimalen zaradi zaokroževalnih napak pri računanju posameznih dolžin kodnih zamenjav.

Shannon-Fanojev izrek pravi, da se, če namesto posameznih znakov kodiramo bloke dolžine r , približamo spodnji meji za \tilde{n} .

Entropija blokov za vir brez spomina je enaka:

$$H(X_1, \dots, X_r) = r * H_1$$

Če sedaj to ugotovitev vpeljemo v 1. Shannonov teorem o gospodarnih kodih:

$$\frac{r * H_1}{K * \log_d(b)} \leq \tilde{n}_r < \frac{r * H_1}{K * \log_d(b)} + 1$$

$$\frac{H_1}{K * \log_d(b)} \leq \frac{\tilde{n}_r}{r} < \frac{H_1}{K * \log_d(b)} + \frac{1}{r}$$

ker velja $\tilde{n} = \tilde{n}_r / r$

$$H_1 \leq \tilde{n} < H_1 + \frac{1}{r}$$

Iz tega sedaj sledi **Shannon-Fanojev izrek**:

$$\lim_{r \rightarrow \infty} \tilde{n}_r = K * \log_d(b)$$

oziroma če je $K = 1$ in $d = b = 2$

$$\lim_{r \rightarrow \infty} \tilde{n} = H_1$$

Gospodarnost kodov se povečuje s podalševanjem blokov znakov, ki jim prirejamo kodne zamenjave.

6 Komunikacijski kanal

Kako je definiran diskretni komunikacijski kanal?

33

Diskretni komunikacijski kanal je definiran s trojčkom $\langle U, P_k, V \rangle$.

U – množica vhodnih znakov

V – množica izhodnih znakov

P_k – verjetnostna matrika kanala

Verjetnostna matrika kanala ima člene $a_{ij} = P(y_j | x_i) = p_{ij} / p_i$.

Kapaciteta kanala

35

Definirana je kot $C = \max\{I(X; Y)\}$.

Zgornja meja je določena z $C_{max} = K * \log_d(u)$, spodnja meja pa je $C_{min} = 0$.

u – število vrstic

Simetrični kanali imajo kapaciteto enako $C = K * \log_d(v) + K * \sum_i r_i * \log_d(r_i)$.

r_i – verjetnosti v vrsticah

v – število stolpcev

Za določen binarni kanal povej kapaciteto kanala!

35

Če je simetričen, glej zgornjo enačbo. Če ni simetričen, je treba velik računat.

7 Kodiranje/dekodiranje kanala

Koliko napak lahko odkrijemo in koliko popravimo?

?

Odkrijemo lahko $E = d_{min} - 1$.

Popravimo lahko $e = E / 2$.

Pri čemer je d_{min} minimalna Hammingova razdalja.

Optimalno dekodiranje

43

Funkcija odločanja $g(y)$ lahko izbere x na dva načina

- Na osnovi **največje verjetnosti pravilne odločitve**

$$P(x | y) = \max \{ P(x_i | y) \}$$

Velja Bayesov teorem, zato je iskanje največje $P(x_i | y)$ enakovredno iskanju največje $P(y | x_i)$, s čimer pridemo do naslednjega načina.

- Na osnovi **največje aposteriorne verjetnosti**

$$P(y | x) = \max \{ P(y_i | x) \}$$

Če so vhodni vektorji enako verjetni $P(x_i) = 1 / M$, sta obe funkciji odločanja enaki. Tedaj govorimo o **idealni funkciji odločanja**.

Bayesov teorem

43

$$P(x_i | y) = \frac{P(x_i) * P(y | x_i)}{P(y)}$$

Torej je iskanje največje $P(x_i | y)$ enakovredno iskanju največje $P(y | x_i)$.

Idealna funkcija odločanja

43

Glej "Optimalno dekodiranje".

Hammingov pogoj

44

Hammingov pogoj določa dolžino n kodnih zamenjav, ki omogočajo pri znanih M in e idealno funkcijo odločanja na strani dekodirnika (torej upošteva d_{min}):

$$\sum_{i=0}^{2^n} \binom{n}{i} \geq M$$

n – dolžina kodne zamenjave

e – povprečno število napak v kanalu

M – število različnih blokov ($M \leq b^k$)

II. Shannonov teorem (kanalski kodni teorem / eksistenčni teorem) 45

Govori o DK brez spomina in $C > 0$ ter o pogojih, pod katerimi je možno brez napak določiti poslano informacijo po kanalu s šumom.

$$0 < R < C$$

$$P^{max} \leq \delta + d^{\rho n}$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P^{max} \rightarrow 0$$

$$M \leq d^{nR}$$

R – hitrost koda

C – kapaciteta kanala

n – dolžina koda

δ, ρ – poljubno majhni pozitivni števili

P^{max} – povprečje največjih verjetnosti napak kodov preko vseh $K(n, k)$

M – število kodnih zamenjav v množici K

d – osnova logaritma

Kaj je G in njena relacija z H? 54

G je generatorska matrika, s pomočjo katere lahko definiramo kodne zamenjave.

Relacijo med G in H opisuje $G * H^T = 0$. Iz te enačbe sledita relaciji

$$H = [I_m | B] \rightarrow G = [B^T | I_k]$$

$$G = [I_k | A] \rightarrow H = [A^T | I_m]$$

Velja tudi zveza med $g(p)$ in $h(p)$

$$g(p) * h(p) = p^n + 1$$

8 Kriptologija

9 Signali in sistemi

Kdaj je sistem linearen? 76

Linearni sistemi izpolnjujejo **princip superpozicije**. Če ga ne izpolnjuje, potem je sistem **nelinearen**.

Sistem je linearen, če velja

$$y(k) = \chi\{\alpha_1 * x_1(k) + \alpha_2 * x_2(k)\} = \alpha_1 * y_1(k) + \alpha_2 * y_2(k)$$

pri čemer je

$$y_1(k) = \chi\{x_1(k)\}$$

$$y_2(k) = \chi\{x_2(k)\}$$

Kdaj je sistem časovno invarianten? 77

Za TI sisteme je značilno, da se parametri s časom ne spreminjajo.

Če velja:

$$y(k) = \chi\{x(k)\}$$

potem mora veljati tudi

$$y(k-n) = \chi\{x(k-n)\}$$

Odziv na impulz

79

Sistem lahko določimo z odzivom na elementarni testni signal (enotin pulz $\delta(t)$).

Sistem je **kavzalen** ali **izvedljiv**, če njegov odziv ne prehiteva vhoda, ki ga povzroča, torej je $h(k) = 0; k < 0$.

Vhodni enotin pulz v času i $\delta(k-i)$ povzroči pri kavzalnem **TI** sistemu odziv v obliki skevence v času i $h(k-i)$. Pri **TV** sistemu bi povzročil $h(k, i)$.

Vzamemo poljubno sekvenco $x(k)$, ki vztopa v sistem in povzroči izhod $y(k)$. Zveza med vhomom $x(k)$, odzivom na enotin pulz $h(k)$ in $y(k)$:

$$x(k) = \sum_i x(i) * \delta(k-i) \quad ; \text{vhod}$$

$$y(k) = \sum_i x(i) * h(k-i) \quad ; \text{izhod}$$

Kako je definirana stabilnost?

82

Sistem je stabilen, če omejen vhod povzroči omejen izhod.

Pogoj za stabilnosti LTI sistema je:

$$\sum_i |h(i)| < \infty$$

10 Fourierova in Laplaceova transformacija

Dirichletovi pogoji

84

To so pogoji, katerim mora zadoščati periodična funkcija $f(t)$, da jo lahko razvijemo v **Fourierovo vrsto**.

1. Je enoznačna, za vsak t ima eno samo vrednost.
2. Je povsod končna, oz. če je kje neskončna, je tam integrabilna (npr. $\delta(t)$).
3. Je absolutno integrabilna v periodi oz. $\int_0^T |f(t)| * dt < \infty$.
4. V eni periodi ima končno število ekstremov.
5. Ima končno število nezveznosti v eni periodi.

Pri **Fourierovi transformaciji** so pogoji še ostrejši, saj imamo opravka z neskončnim intervalom

$$\int_{-\infty}^{\infty} |f(t)| * dt < \infty$$

Območje konvergence pri Laplaceu

86

Območje konvergence je pomembno pri inverzni Laplaceovi preslikavi.

Inverzni Laplaceov transform je enak

$$f(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{c-j\infty}^{c+j\infty} F(s) * e^{st} * ds$$

V tej enačbi mora c ležati v območju konvergence, kjer velja

$$\int_{-\infty}^{\infty} |f(t * e^{-\omega t})| * dt < \infty$$

11 Sistemska prenosna funkcija

Kaskadna in paralelna prenosna funkcija

89

Prenosno funkcijo lahko zapišemo v eni ali drugi obliki.

Kaskadna oblika:

$$H(s) = \frac{\prod_i (s - \beta_i)}{\prod_i (s - \alpha_i)}$$

α_i - pol

β_i - ničla

Paralelna oblika:

$$H(s) = \sum_i \frac{R_i}{(s - \alpha_i)}$$

α_i - pol

R_i - residuum pri polu α_i

Cauchyjev integralski teorem

91

Integral analitične (odvedljive) funkcije $f(z)$ po krivulji c (sklenjena, ne gre skozi noben pol α_i) v z -ravnini je enak vsoti residuumov funkcije $f(z)$ pri polih α_i znotraj c :

$$\int_c f(z) * dz = 2\pi j * \sum_i \text{res } f(z) \text{ pri polih } \alpha_i$$

Poli α_i so znotraj c .

Uporabimo ga nad inverzno Laplaceovo transformacijo (residualna metoda).

12 Vzorčenje in Z-transformacija

III. Shannonov teorem (semplirni teorem)

95

Podaja spodnjo mejo vzorčenja.

Če je pasovno omejen signal $f(t)$ sempliran s frekvenco $\omega_s \geq 2 * \omega_h$, potem semplirne vrednosti vsebujejo vso informacijo iz zveznega signala. To pomeni, da lahko rekonstruiramo $f(t)$ in $f(kT)$ s formulo:

$$f(t) = \sum_k f(kT) * \frac{\sin(\omega_s * (t - kT)/2)}{\omega_s * (t - kT)/2}$$

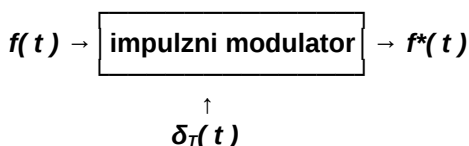
Minimalno semplirno frekvenco imenujemo tudi **Nyquistova frekvenca** za opazovani zvezni signal.

Idealna semplirna funkcija omogoča zapis semplirne funkcije.

$$\delta_T(t) = \sum_k \delta(t - kT) \quad (\text{veriga enotinih pulzov})$$

Nariši impulzni modulator

96



Residualna metoda se uporablja za izračun inverzne Z transformacije.

Formula za pozitivne sekvece je

$$f(k) = Z^{-1}\{F(z)\} = \sum \text{res}\{F(z) * z^{k-1}\} \text{ pri polih } F(z) * z^{k-1} \text{ znotraj } c$$

Formula za negativne sekvece je

$$f(k) = Z^{-1}\{F(z)\} = - \sum \text{res}\{F(z) * z^{k-1}\} \text{ pri polih } F(z) * z^{k-1} \text{ znotraj } c$$