

PTS

MĂSURA INFORMAȚIEI PENTRU SEMNALE DISCRETE

Mihai Ivanovici

Universitatea Transilvania din Brașov



Cuvânt înainte

Măsura informației: o măsură a nedeterminării asupra unui sistem de evenimente, a incertitudinii asupra rezultatului alegerii printr-un mecanism aleator a unui eveniment din mulțimea evenimentelor posibile, distințe

Este o măsură obiectivă și nu se referă la valoarea subiectivă a informației



1 Măsura informației în cazul discret

Fie mulțimea X , discretă și finită, a tuturor evenimentelor posibile ale unui experiment, care poartă numele de *spațiu eșantioanelor*:

$$[X] = [x_1 x_2 \dots x_n]$$

pentru care:

$$\bigcup_{i=1}^n = E \quad x_i \cap x_j = \emptyset$$

unde E este evenimentul sigur.



Fie cărui eveniment din spațiu eșantioanelor i se asociază o probabilitate dată de matricea:

$$[P_x] = [p(x_1) p(x_2) \dots p(x_n)]$$

Măsura incertitudinii asupra realizării unui eveniment x_i , notată cu $U(x_i)$ este o funcție $F(p_i)$ de probabilitatea apriori $p_i = p(x_i)$ de realizare a evenimentului respectiv

$$U(x_i) = F(p_i)$$

și reprezintă incertitudinea inițială (apriori) asupra realizării evenimentului x_i



Realizarea evenimentului x_i duce la anularea incertitudinii și la obținerea unei informații $i(x_i)$ asupra realizării lui x_i .

$$i(x_i) \triangleq U(x_i)$$

$$i(x_i) \triangleq F(p_i)$$

În continuare vom presupune că procesul de observare a evenimentelor x_i este afectat de zgomot. Prin urmare, între evenimentele realizare x_i și cele observate y_j nu există în mod obligatoriu o corespondență biunivocă.

Fie Y mulțimea evenimentelor observate:



$$[Y] = [y_1 y_2 \dots y_n]$$

Măsura incertitudinii asupra realizării evenimentului x_i dacă s-a obținut evenimentul y_j , $U(x_i/y_j)$, este o funcție $F[p(x_i/y_j)]$ de probabilitatea lui x_i condiționată de y_j :

$$U(x_i/y_j) = F[p(x_i/y_j)]$$

Funcția F reprezintă incertitudinea *aposteriori* asupra realizării evenimentului x_i dacă s-a realizat y_j .



După observarea evenimentului y_j rămâne totuși o incertitudine asupra evenimentului care s-a realizat în realitate, datorată zgromotului

Informația obținută asupra realizării lui x_i când se observă y_j :

$$i(x_i; y_j) \triangleq U(x_i) - U(x_i/y_j)$$

și reprezintă diminuarea incertitudinii asupra lui x_i prin recepționarea lui y_j .



În funcție de zgromot, identificăm următoarele 2 cazuri limită:

- În lipsa zgromotului $y_j = x_i$ iar $U(x_i/y_j) = 0$

$$i(x_i; y_j) \triangleq U(x_i)$$

- Dacă zgromotul este foarte puternic și nu se poate face nici o legătură între y_j recepționat și x_i realizat (x_i și y_j sunt evenimente independente): $U(x_i/y_j) = F[p(x_i/y_j)] = F[p(x_i)] = U(x_i)$

$$i(x_i; y_j) = 0$$

(prin observarea lui y_j nu se obține nici o informație asupra lui x_i)



În cazul general:

$$i(x_i; y_j) = F[p(x_i)] - F[p(x_i/y_j)]$$



Specificarea funcției U

Funcția U trebuie să aibă proprietatea de *aditivitate*, deoarece informația este aditivă

Considerăm că evenimentul x_i este format din 2 evenimente independente x_{i1} și x_{i2} : $x_i = x_{i1} \cap x_{i2}$

Postulând că informația este aditivă:

$$i(x_i) = i(x_{i1}) + i(x_{i2})$$

$$U(x_i) = U(x_{i1}) + U(x_{i2})$$



$$F[p(x_i)] = F[p(x_{i1})] + F[p(x_{i2})]$$

Deoarece evenimentele x_{i1} și x_{i2} sunt independente:

$$F[p(x_{i1}) \cdot p(x_{i2})] = F[p(x_{i1})] + F[p(x_{i2})]$$

Această ecuație funcțională are soluția:

$$E(p) = -\lambda \log p$$

unde λ este o constantă pozitivă



$$i(x_i) = -\lambda \log p(x_i)$$

Dacă se ia în calcul și prezența zgomotului:

$$i(x_i; y_j) = -\lambda \log p(x_i) + \lambda \log p(x_i/y_j)$$

$$i(x_i; y_j) = \lambda \log \frac{p(x_i/y_j)}{p(x_i)}$$

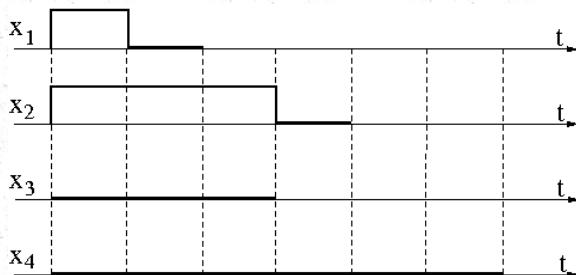
- $i(x_i)$ - *informație proprie* asociată evenimentului x_i
- $i(x_i; y_j)$ - *informație mutuală* asociată cu x_i și y_j (obținută prin realizarea evenimentului x_i și recepționarea sau observarea evenimentului y_j)



2 Surse discrete

Sursele care debitează mesaje în formă discretă

Exemplu de mesaje în formă discretă: o succesiune de impulsuri (literele unui text transmis prin telegraf, cod Morse), orice semnal eșantionat și cuantizat.



Terminologie

Sursă discretă de informație: sir de variabile aleatoare discrete $\xi_{t1}, \xi_{t2} \dots \xi_{tk}$

Simbol sau literă: elementul fundamental ireductibil care conține o informație, o realizare particulară a sursei de informație

Alfabet: totalitatea simbolurilor/literelor

Ex. Alfabetul codului Morse este format din 4 litere.
Alfabetul unui mesaj cuantizat pe n nivele este format din $n+1$ litere.

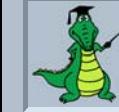


Cuvânt: succesiune finită de simboluri

Limbaj: totalitatea cuvintelor formate cu un anumit alfabet

Codare (cifrare): stabilirea unei corespondențe între două limbaje

Decodare (descifrare): operația inversă codării



Titlu
Măsura informației în...
Surse discrete
Entropia
Canale discrete

Page 15 of 42

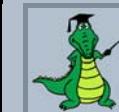
◀◀ ▶▶
◀ ▶
↔ ↔
Full Screen
Search
Close

PTS 2008

Sursă discretă fără memorie: sursa la care probabilitatea de apariție a unui simbol nu depinde de simbolurile precedente:

$$p(x_i/x_{i-1}, x_{i-2}, \dots) = p(x_i)$$

Sursă discretă cu memorie: sursa la care probabilitatea de apariție a unui simbol depinde de simbolul precedent sau de un șir de simboluri anterioare (în funcție de memoria sursei)



Titlu
Măsura informației în...
Surse discrete
Entropia
Canale discrete

Page 16 of 42

◀◀ ▶▶
◀ ▶
↔ ↔
Full Screen
Search
Close

PTS 2008

Sursă staționară: sursa la care probabilitățile diferitelor simboluri nu depinde de originea timpului, ci numai de poziția lor relativă:

$$P\{\xi_{t_k} = x_i\} = P\{\xi_{t_k+\tau} = x_i\} \quad \forall \tau$$

Sursă ergodică: sursa staționară cu memorie finită la care toate sirurile de simboluri sunt *siruri tipice*

Un *sir tipic* al unei surse fără memorie este un sir care conține $n_1 = np_1$ simboluri x_1 , $n_2 = np_2$ simboluri x_2 , și.a.m.d., unde $n = \sum n_i$ este un număr foarte mare $\rightarrow \infty$, iar p_i probabilitatea de apariție a simbolului x_i . Multimea sirurilor tipice are o probabilitate diferită de zero și diferită de 1, tinzând către 1 pe măsură ce n crește.



Frecvențele diferitelor simboluri obținute din siruri particulare vor fi către limitele p_1, p_2, \dots, p_k independente de sirul particular la care s-a făcut evaluarea (când lungimea sirului $\rightarrow \infty$)

La aceleași valori ale probabilităților se ajunge dacă se consideră o mulțime de n surse identice și la un moment dat se numără sursele care dau simbolul x_1 (în număr de n_1), cele care dau simbolul x_2 (în număr de n_2) și.a.m.d.

Frecvențele $\frac{n_1}{n}, \frac{n_2}{n}, \dots$ când $n \rightarrow \infty$ tind spre probabilitățile p_1, p_2, \dots

Ergodicitatea presupune identificarea valorilor medii de-a lungul unei secvențe realizate de o singură sursă, de-a lungul axei timpului, cu valorile medii obținute asupra ansamblului secvențelor de la cele n surse, la un moment dat.



Sursă cu debit controlabil: sursa care generează mesaje la o indicație exterioară sursei, fără a exista constrângeri interne privind timpul la care trebuie transmise mesajele

Ex. sursa unui sistem telegrafic de transmis texte

Sursă cu debit necontrolabil: sursa care generează mesaje cu un debit fix ce nu poate fi controlat, el fiind o proprietate internă a sursei

Sursă discretă fără constrângeri: sursa staționară care nu are memorie



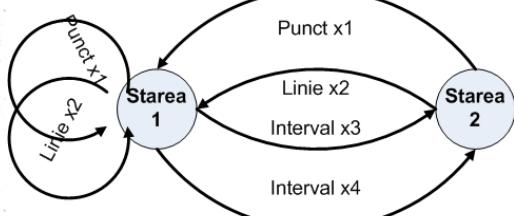
Un simbol poate să urmeze cu aceeași probabilitate orice simbol.

Sursă discretă cu constrângeri fixe: sursa la care unele simboluri nu pot fi utilizate decât în anumite condiții bine determinate



Sursa alfabetului Morse

Exemplu de sursă discretă cu constrângeri fixe



În cazul codului Morse, un punct sau o linie pot fi utilizate în orice poziție a șirului, dar intervalul între litere sau intervalul dintre cuvinte nu pot fi utilizate decât după un punct sau o linie.



3 Entropia

Vom considera o sursă staționară ergodică, fără memorie, care are alfabetul:

$$[X] = [x_1 x_2 \dots x_n]$$

având probabilitățile:

$$[P] = [x_1 x_2 \dots x_n]$$

și care generează șirul tipic de lungime N :

$$[X_n] = [x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_N}] \quad i_j = \overline{1, n}$$



Toate şirurile tipice au aceeaşi probabilitate:

$$p(X_n) = p_1^{N_1} p_2^{N_2} \cdots p_n^{N_n}$$

unde N_1, N_2, \dots, N_n reprezintă numărul de simboluri x_1, x_2, \dots, x_n din şirul X_n .

$$\sum_{i=1}^n N_i = N$$

Pentru un N foarte mare se poate scrie: $N_i = Np_i$, de unde rezultă că:

$$p(X_n) = (p_1^{p_1} p_2^{p_2} \cdots p_n^{p_n})^N$$



Cantitatea de informaţie care se obţine când se realizează un şir tipic X_n este:

$$I(X_n) = -\log p(X_n) = -N \sum_{i=1}^n p_i \log p_i$$

Entropia este *informaţia proprie medie pe simbol* şi este egală cu:

$$H(X) = - \sum_{i=1}^n p_i \log p_i$$

La acelaşi rezultat se poate ajunge pornind de la informaţia proprie a unui simbol:



$$i(x_i) = -\log p_i$$

și făcând media pe toate simbolurile:

$$H(X) = \sum_{i=1}^n i(x_i)p_i = -\sum_{i=1}^n p_i \log p_i$$

Entropia $H(X)$ este *incertitudinea medie apriori asupra evenimentelor [X]*



Proprietățile entropiei

Continuitatea. Entropia $H(X) = H(p_1, p_2, \dots, p_n)$ este o funcție continuă în raport cu fiecare variabilă p_i în intervalul $(0,1]$, fiind suma unor funcții continue (logaritm)

Simetria. Entropia este o funcție simetrică în raport cu toate variabilele p_i

Aditivitatea. Entropia este o funcție aditivă (din definiție)



Entropia $H(X)$ are valoarea maximă pentru $p_1 = p_2 = \dots = p_n$

Valoarea maximă a funcției:

$$H(X) = -\sum p_i \log p_i$$

cu constrângerea că:

$$\sum_{i=1}^n p_i = 1 \implies \sum_{i=1}^n p_i - 1 = 0$$

este aceeași cu valoarea maximă a funcției:



$$\Phi = -\sum_{i=1}^n p_i \log p_i + \lambda \left(\sum_{i=1}^n p_i - 1 \right)$$

unde λ este o constantă (multiplicatorul Lagrange) iar variabilele p_i sunt considerate independente.

Valorile p_i pentru care funcția Φ ia valoarea maximă se determină impunând ca derivatele partiale să fie nule:

$$\frac{\partial \Phi}{\partial p_i} = 0, \text{ pentru } i = \overline{1, n}$$

$$\frac{\partial \Phi}{\partial p_i} = -\log p_i - \log e + \lambda = 0$$



$$\frac{\partial \Phi}{\partial p_j} = -\log p_j - \log e + \lambda = 0$$

de unde rezultă:

$$\log p_i = \log p_j \implies p_i = p_j$$

Valoarea maximă a lui $H(X)$ are loc pentru:

$$p_1 = p_2 = \dots = p_n$$

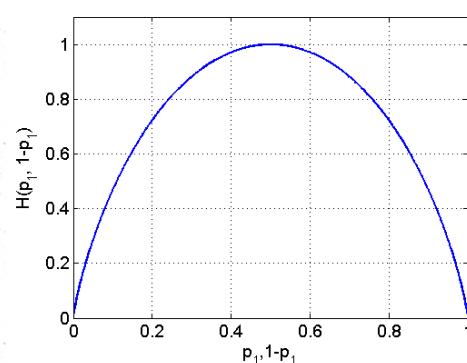
Intuitiv, incertitudinea medie este maximă dacă stările sistemului sunt echiprobabile, în acest caz fiind cel mai greu de prezis care stare anume se va realiza.

Exemplu. Să considerăm cazul unei surse cu 2 simboluri:



$$H(X) = X(p_1, p_2) = -p_1 \log p_1 - p_2 \log p_2$$

unde $p_2 = 1 - p_1$.



Debitul de informație și redundanța sursei

Debitul de informație (sau viteza de informare) al unei surse este produsul dintre entropia sursei și numărul mediu de simboluri pe secundă

Dacă durata medie a unui simbol este \bar{t} , debitul de informație al sursei este:

$$H_t(X) = \frac{H(X)}{\bar{t}} \quad [b/s]$$



Redundanța unei surse este diferența dintre valoarea maximă posibilă a entropiei sursei și valoarea ei reală

$$R_s = H_{max}(X) - H(X)$$

Se definește pentru a indica cât de mult se îndepărtează entropia unei surse de valoarea ei maximă posibilă (când probabilitățile simbolurilor sunt egale între ele).

Redundanță relativă este redundanța raportată la entropia maximă:



$$\rho_s = 1 - \frac{H(X)}{H_{max}(X)}$$

unde

$$H_{max}(X) = \log n$$

unde n este numărul literelor din alfabetul sursei



4 Canale discrete

Canal. Mediul (și aparatura aferentă) transmiterii informațiilor între sursă și destinație. Stabilește o transformare de la spațiul simbolurilor utilizata la intrare la spațiul simbolurilor de la ieșirea din canal

- **Canal discret.** dacă spațiul de la intrare și cel de la ieșire sunt discrete
- **Canal continuu.** dacă spațiile de intrare și de ieșire sunt continue

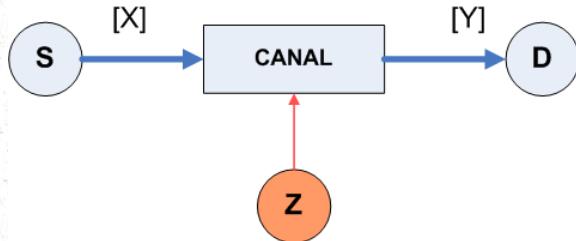
Dacă *transmisiunea prin canal se face tot timpul* canalul se numește **continuu în timp**.

Dacă *transmisiunea se face la momente de timp discrete* canalul se numește **discret în timp**.



Dacă transformarea de la simbolul x la intrare la simbolul y la ieșire nu depinde de transformările anterioare canalul nu are memorie.

Dacă aceste transformări nu depind de alegera originii timpului, canalul este *stationar*.



În continuare, vom studia canalele discrete, staționare, fără memorie.



Entropia la intrarea și ieșirea din canal

Vom presupune n simboluri, spațiul simbolurilor (alfabetul) la intrarea în canal fiind:

$$[X] = [x_1 x_2 \dots x_n]$$

Fiecare simbol x_i este utilizat cu probabilitatea p_i :

$$[P_x] = [p(x_1) p(x_2) \dots p(x_n)]$$

Mulțimea tuturor simbolurilor la ieșirea din canal:

$$[Y] = [y_1 y_2 \dots y_m]$$



cu probabilitățile:

$$[P_y] = [p(y_1) p(y_2) \dots p(y_m)]$$

Din cauza zgomotului, spațiul $[Y]$ poate să difere de spațiul $[X]$, precum și probabilitățile $[P_y]$ pot fi diferite de cele de la intrare $[P_x]$.

Vom defini un spațiu produs $[X \cdot Y]$ ținând cont de spațiile de la intrarea și ieșirea canalului:

$$[X \cdot Y] = \begin{bmatrix} x_1y_1 & x_1y_2 & \dots & x_1y_m \\ x_2y_1 & x_2y_2 & \dots & x_2y_m \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_ny_1 & x_ny_2 & \dots & x_ny_m \end{bmatrix}$$



unde prin produsul x_iy_j s-a notat $x_i \cap y_j$ - realizarea concomitentă a evenimentelor x_i și y_j

Spațiului produs îi va corespunde matricea de probabilități:

$$[P(X, Y)] = \begin{bmatrix} p(x_1, y_1) & p(x_1, y_2) & \dots & p(x_1, y_m) \\ p(x_2, y_1) & p(x_2, y_2) & \dots & p(x_2, y_m) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ p(x_n, y_1) & p(x_n, y_2) & \dots & p(x_n, y_m) \end{bmatrix}$$

Din această matrice pot fi deduse probabilitățile:

$$p(x_i) = P\{x_iy_1 \cup x_iy_2 \cup \dots \cup x_iy_m\}$$



$$p(x_i) = \sum_{j=1}^m p(x_i y_j)$$

$$p(y_j) = P\{x_1 y_j \cup x_2 y_j \cup \dots \cup x_n y_j\}$$

$$p(y_j) = \sum_{i=1}^n p(x_i y_j)$$

În cazul canalelor discrete pot fi definite 3 câmpuri de evenimente:

- la intrarea în canal

- la ieșirea din canal
- câmpul reunit intrare-ieșire

Fiecare dintre aceste câmpuri îi corespunde o entropie:

- $H(X)$ - entropia câmpului de evenimente de la intrare
- $H(Y)$ - entropia câmpului de evenimente de la ieșire
- $H(X, Y)$ - entropia câmpului reunit intrare-ieșire

$$H(X) = - \sum_{i=1}^n p(x_i) \log p(x_i)$$

$$H(Y) = - \sum_{j=1}^m p(y_j) \log p(y_j)$$

$$H(X, Y) = - \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m p(x_i, y_j) \log p(x_i, y_j)$$



Titlu
Măsura informației în...

Surse discrete

Entropia

Canale discrete

Page 41 of 42



Full Screen

Search

Close

PTS 2008

Entropia condiționată

va urma...



Titlu
Măsura informației în...

Surse discrete

Entropia

Canale discrete

Page 42 of 42



Full Screen

Search

Close

PTS 2008