

PTS

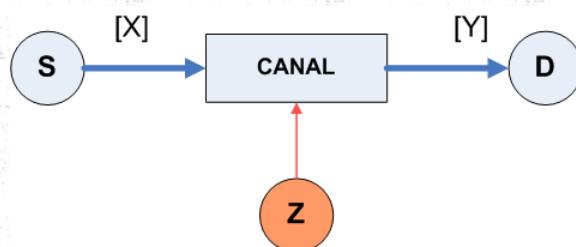
CANALE DISCRETE (cont.)

Mihai Ivanovici

Universitatea Transilvania din Brașov



1 Canale discrete



Entropia la intrarea și ieșirea din canal

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



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

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

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

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



Entropia condiționată

Dacă câmpul de evenimente la ieșirea din canal este cunoscut, din cauza zgomotului rămâne totuși o incertitudine asupra câmpului de la intrare.

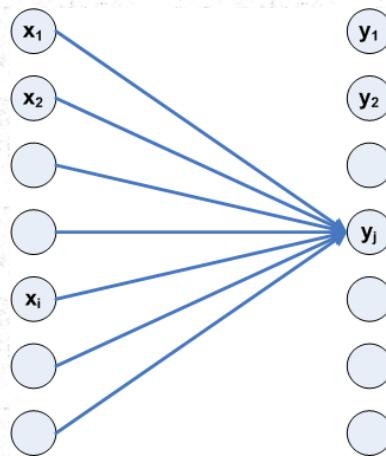
Valoarea medie a acestei incertitudini se numește entropia câmpului X condiționată de câmpul Y notată cu $H(X/Y)$ și reprezintă o incertitudine reziduală medie

Vom considera următoarele:

- dacă la ieșirea din canal apare simbolul y_j există o incertitudine asupra simbolului transmis la intrarea în canal



- acesta poate să fie x_1 , x_2 sau oricare din simbolurile de la intrare



Incertitudinea asupra realizării evenimentului x_i dacă s-a realizat y_j este:

$$U(x_i/y_j) = -\log p(x_i/y_j)$$

Valoarea medie a acestei incertitudini (entropia asociată cu recepționarea simbolului y_j) este:

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

Valoarea medie a acestei entropii pentru toate valorile posibile ale lui y_j este:

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



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

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

Entropia $H(X/Y)$ se numește **echivocăție** fiindcă este o măsură a echivocului ce există asupra câmpului de la intrare când se cunoaște câmpul la ieșire



Titlu
Canale discrete

Page 7 of 30



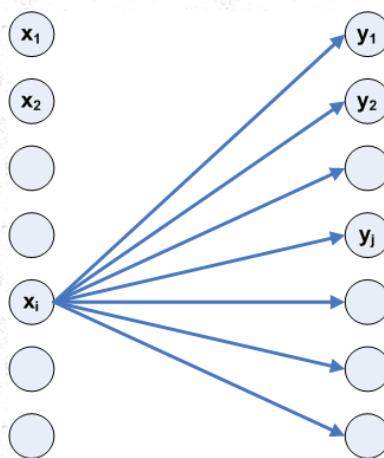
Full Screen

Search

Close

PTS 2008

Similar, se poate determina entropia câmpului la ieșire dacă se cunoaște câmpul la intrare:



Titlu
Canale discrete

Page 8 of 30



Full Screen

Search

Close

PTS 2008

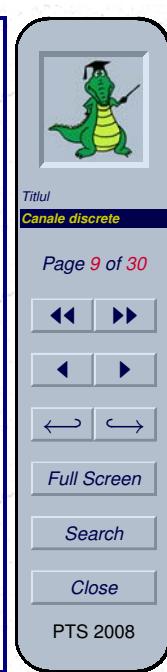
$$H(Y/X) = - \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m p(x_i, y_j) \log p(y_j/x_i)$$

Entropia $H(Y/X)$ se numește **eroare medie** fiindcă este o măsură a incertitudinii câmpului de la ieșire când se cunoaște câmpul de la intrare

- Dacă nu există zgomot: prin recepționarea simbolului y_j există certitudinea asupra simbolului transmis x_i , atunci $p(x_i/y_j) = 1$ și \Rightarrow :

$$H(X/Y) = H(Y/X) = 0$$

- Dacă zgomotul este foarte puternic, a.î. câmpul de la intrare este independent de câmpul de la ieșire:



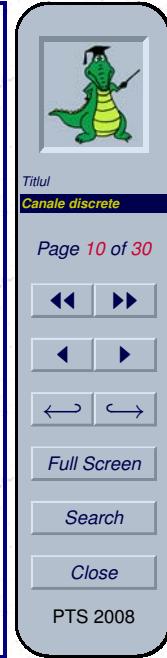
$p(x_i/y_j) = p(x_i)$ și $p(y_j/x_i) = p(y_j)$ atunci:

$$H(X/Y) = H(X)$$

$$H(Y/X) = H(Y)$$

Pentru determinarea entropiilor condiționate este necesar să se cunoască probabilitățile condiționate:

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



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



Relații între entropii

- $P(X)$ - matricea probabilităților alfabetului la intrare
- $P(Y)$ - matricea probabilităților alfabetului la ieșire
- $P(X,Y)$ - matricea probabilităților alfabetelor reunite intrare-ieșire
- $P(X/Y)$ - matricea probabilităților condiționate (intrare de ieșire)
- $P(Y/X)$ - matricea probabilităților condiționate (ieșire de intrare)
- $H(X)$ - entropia alfabetului la intrarea în canal
- $H(X)$ - entropia alfabetului la ieșirea din canal
- $H(X,Y)$ - entropia alfabetelor de la intrare și de la ieșire reunite



- $H(X/Y)$ - echivocația
- $H(Y/X)$ - eroarea medie

Vom porni de la relația de definiție a entropiei câmpurilor reunite:

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

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

sau:



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

Rezultă:

$$H(X,Y) = H(X) + H(Y/X)$$

$$H(X,Y) = H(Y) + H(X/Y)$$

- Dacă canalul nu are zgomot, există o relație biunivocă între $[X]$ și $[Y]$, și deci echivocația și eroarea medie sunt nule \Rightarrow

$$H(X,Y) = H(X) = H(Y)$$



- Dacă zgomotul este foarte puternic:

$$H(X, Y) = H(X) + H(Y)$$

În plus:

$$H(X) \geq H(X/Y)$$

$$H(Y) \geq H(Y/X)$$

Egalitatea are loc atunci când X și Y sunt independente



Transinformația

Informația mutuală asupra evenimentului x_i , când la ieșirea canalului se observă evenimentul y_j este:

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

În absența zgomotului:

$$p(x_i/y_j) = 1 \implies i(x_i; y_j) = -\log p(x_i)$$

Informația mutuală este egală cu informația proprie
În cazul general, din cauza zgomotului $p(x_i/y_j) < 1$, iar informația mutuală și decât informația proprie:



$$i(x_i; y_j) = \log \frac{p(x_i | y_j)}{p(x_i)} = \log \frac{p(x_i, y_j)}{p(x_i) \cdot p(y_j)} = \log \frac{p(y_j | x_i)}{p(y_j)}$$

Valoarea medie a informației mutuale se calculează considerând toate perechile posibile de simboluri intrare-iesire $(x_i; y_j)$ și probabilitățile lor $p(x_i, y_j)$:

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

$$I(X; Y) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m p(x_i, y_j) \log \frac{p(x_i, y_j)}{p(x_i) \cdot p(y_j)}$$



$$\begin{aligned} I(X; Y) &= \\ &- \sum_{i=1}^n \log p(x_i) \sum_{j=1}^m p(x_i, y_j) - \sum_{j=1}^m \log p(y_j) \sum_{i=1}^n p(x_i, y_j) \\ &+ \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m p(x_i, y_j) \log p(x_i, y_j) \end{aligned}$$

de unde rezultă că:

$$I(X; Y) = H(X) + H(Y) - H(X, Y)$$

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

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



$I(X;Y)$ este valoarea medie a informației mutuale, adică a *informației ce se obține asupra alfabetului de la intrare prin recepționarea (cunoașterea) alfabetului de la ieșire*

$I(X;Y)$ se numește **transinformație** și reprezintă informația transmisă prin canal

Transinformația este întotdeauna pozitivă:

$$I(X;Y) > 0$$

Dacă canalul nu are zgomot, echivocarea $H(X/Y)$ și eroarea medie $H(Y/X)$ sunt nule și atunci:



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

Dacă zgomotul este foarte puternic:

$$I(X;Y) = 0$$



Capacitatea canalului discret

Capacitatea canalului = o măsură introdusă de Shannon pt. a cuantifica eficiența cu care se transmite informația

Capacitatea canalului este prin definiție *valoarea maximă a transinformației*

$$C = \max[I(X;Y)]$$

$$C = \max[H(X) - H(X|Y)] = \max[H(Y) - H(Y|X)]$$

Maximizarea se face în raport cu probabilitățile p_1, p_2, \dots cu care se presupune că sunt utilizate simbolurile x_1, x_2, \dots



Valoarea maximă a transinformației are loc pentru anumite valori bine determinate ale acestor probabilități, care definesc în felul acesta o *sursă secundară*

Pentru a transmite informație printr-un canal la valoarea maximă a transinformației (adică la capacitatea canalului), *sursa primară* trebuie transformată (prin codare) într-o *sursă secundară* specificată de probabilitățile care determină valoarea maximă

Această transformare poartă numele de *adaptare statistică* a sursei la canalul de comunicație



Capacitatea canalului poate fi raportată la timp:

$$C_t = \frac{C}{\bar{\tau}} = \frac{\max[I(X;Y)]}{\bar{\tau}}$$

unde $\bar{\tau}$ este durata medie a unui simbol, iar $\frac{I(X;Y)}{\bar{\tau}}$ este debitul de transinformatie (transinformatie pe unitatea de timp)



Redundanță

Redundanța canalului este definită ca fiind diferența dintre capacitatea canalului și transinformatie

$$R_c = C - I(X;Y)$$

Redundanța relativă este redundanța raportată la capacitatea canalului:

$$\rho_c = 1 - \frac{I(X;Y)}{C}$$



Eficiență

Eficiența canalului este definită ca fiind *raportul dintre transinformație și capacitatea canalului*

$$\eta_c = \frac{I(X;Y)}{C}$$

$$\eta_c = 1 - \rho_c \quad \eta_c \leq 1$$

Eficiența canalului indică cât de mult se îndepărtează transinformația de valoarea ei maximă



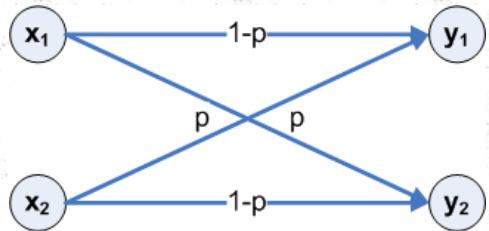
Capacitatea canalului binar simetric

Canal simetric - canalul pentru care probabilitatea de eronare a oricărui simbol este aceeași

Un canal binar oarecare este caracterizat de **matricea de zgromot**:

$$[P] = [P(Y/X)] = \begin{bmatrix} p(y_1/x_1) & p(y_2/x_1) \\ p(y_1/x_2) & p(y_2/x_2) \end{bmatrix}$$





Pentru un canal binar simetric, matricea de zgomot devine:

$$[P] = [P(Y/X)] = \begin{bmatrix} 1-p & p \\ p & 1-p \end{bmatrix}$$

Capacitatea canalului este:

$$C = \max[I(X;Y)] = \max[H(Y) - H(Y/X)]$$



Eroarea medie este:

$$H(Y/X) = - \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 p(x_i, y_j) \log p(y_j/x_i)$$

$$H(Y/X) = - \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 p(x_i) p(y_j/x_i) \log p(y_j/x_i)$$

$$\begin{aligned} H(Y/X) &= \\ &- \sum_{i=1}^2 p(x_i) [p(y_1/x_i) \log p(y_1/x_i) + p(y_2/x_i) \log p(y_2/x_i)] \\ H(Y/X) &= \\ &- p(x_1) p(y_1/x_1) \log p(y_1/x_1) - p(x_1) p(y_2/x_1) \log p(y_2/x_1) - \\ &- p(x_2) p(y_1/x_2) \log p(y_1/x_2) - p(x_2) p(y_2/x_2) \log p(y_2/x_2) = \\ &= -p(x_1)(1-p)\log(1-p) - p(x_1)p\log p - p(x_2)p\log p - \\ &\quad p(x_2)(1-p)\log(1-p) \end{aligned}$$

$$H(Y/X) = -[p(x_1) + p(x_2)] \cdot [p \log p + (1-p) \log(1-p)]$$

$$H(Y/X) = -[p \log p + (1-p) \log(1-p)]$$

Eroarea medie $H(Y/X)$ este constantă și depinde numai de zgomotul de canal și nu de probabilitățile de utilizare a simbolurilor. Proprietate valabilă pentru toate canalele simetrice

$$C = \max[H(Y)] + p \log p + (1-p) \log(1-p)$$

$$\max H(Y) = 1 \text{ pentru } p(y_1) = p(y_2)$$

Din simetria canalului rezultă că dacă $p(y_1) = p(y_2)$ atunci și $p(x_1) = p(x_2)$



Valoarea maximă a transformației se obține când simbolurile x_1 și x_2 de la intrare sunt utilizate cu aceeași probabilitate:

$$C = 1 + p \log p + (1-p) \log(1-p)$$

- în absența zgomotului $p = 0$ și $C = 1$
- dacă zgomotul este foarte puternic $p = \frac{1}{2}$ și $C = 0$

