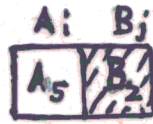
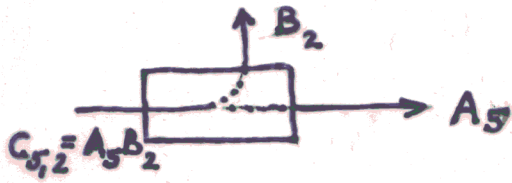


Přenos informace diskretním kanálem



$$C_{ij} = A_i B_j$$

rušivý proces v kanále \rightarrow informace v přijaté zprávě je menší

Zprávy jsou tvořeny dvojicí prvků $C_{ij} = A_i B_j$ $i = 1, 2, \dots, s$; $j = 1, 2, \dots, r$.

Vysílání konkrétní zprávy: $C_{5,2} = A_5 B_2$

rušení \rightarrow zkreslení zprávy: přijata je pouze zpráva A_5

Praviděpodobnosti výskytu jednotlivých zpráv a prvků: $P(C_{ij})$, $P(A_i)$, $P(B_j)$

* Jaké je množství informace v přijaté zprávě?

Množství přijaté informace nelze hodnotit izolovaně - ale v souvislosti s vyslanou informací.

Neplatí: $I(A_5) = -\log P(A_5)$!
Potom bychom stejně množství informace přijali i při chybné dekódaci a přijetí zprávy A_5 při vyslání libovolné C_{ij} .

Množství přijaté informace = rozdíl mezi $I(C_{5,2})$ a ztracenou informací tj. zprávy B_2 (viz. obr.)

$$\begin{aligned} \text{Přijátá informace: } I(C_{5,2} A_5) &= I(C_{5,2}) - I(B_2) = \log P(C_{5,2}) + \log P(B_2) \\ &= \log \frac{P(B_2)}{P(C_{5,2})} \end{aligned}$$

Výjádření $P(B_2)$:

simultánní praviděpodobnost výskytu $C_{5,2}$ a pozorování A_5 :

$$P(C_{5,2} A_5) = P(C_{5,2}) P(A_5 | C_{5,2}) = P(A_5) P(C_{5,2} | A_5)$$

je v $(A_5 | C_{5,2})$ je jistým jevem $\rightarrow P(A_5 | C_{5,2}) = 1$, $A_i B_j$ jsou nezáv.

$$P(C_{5,2} | A_5) = \frac{P(C_{5,2})}{P(A_5)} = \frac{P(A_5) P(B_2)}{P(A_5)} = P(B_2)$$

$$\rightarrow I(C_{5,2} A_5) = \log \frac{P(C_{5,2} | A_5)}{P(C_{5,2})}$$

Zobecnění:

označení vstup kanálu: zdroj s abecedou (x_1, x_2, \dots, x_s) ; prvky na výstupu (y_1, y_2, \dots, y_r) , potom informace přenesená kanálem při výskytu x_i a přijetí y_j bude:

$$I(x_i y_j) = \log \frac{P(x_i y_j)}{P(x_i)}$$

Je to přenesení (užitečná) informace; **VZÁJEMNÁ INFORMACE**

Množství informace přenesené kanálem je dle logaritmického poměru pravděpodobnosti výskytu zprávy u příjemce po jejím přijetí (aposteriorní pravd. zprávy) ku pravděpodobnosti výskytu zprávy u příjemce před jejím přijetím (apriorus pravd. zprávy)

t.j.)

$$I(x_i; y_j) = \log \frac{1}{P(x_i)} - \log \frac{1}{P(x_i | y_j)} = I(x_i) - I(x_i | y_j)$$

$$I(x_i | y_j) = I(x_i) - I(x_i; y_j).$$

podmíněná
informace

rozdíl mezi vstupní a přenesenou informací
ZTRACENÁ INFORMACE

VZÁJEMNÁ INFORMACE $I(x_i; y_j)$ má symetrickou vlastnost \rightarrow možnost vzájemné změny $x_i = y_j$:

$$I(x_i; y_j) = \log \frac{P(x_i | y_j)}{P(x_i)} = \log \frac{P(y_j | x_i)}{P(y_j)} \quad (*)$$

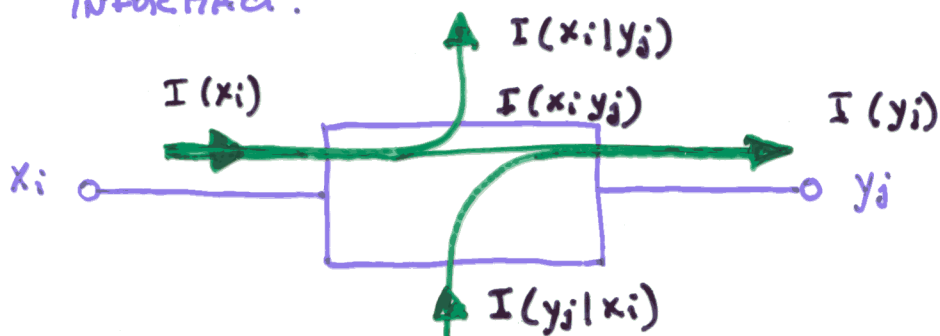
$$\text{D: } \log \frac{P(x_i) P(y_j | x_i)}{P(x_i) P(y_j)} = \log \frac{P(y_j) P(x_i | y_j)}{P(x_i) P(y_j)} = \log \frac{P(x_i | y_j)}{P(x_i)} = I(x_i; y_j)$$

$$\text{dále viz } (*) \quad I(x_i; y_j) = \log \frac{P(y_j | x_i)}{P(y_j)} = \log \frac{1}{P(y_j)} - \log \frac{1}{P(y_j | x_i)} = I(y_j) - I(y_j | x_i)$$

informace přijatého prvku:

$$I(y_j) = I(x_i; y_j) + I(y_j | x_i).$$

Celková informace obsažená v přijatém prvku y_j je dle součtu informace přenesené kanálem (užitečná informace) a podmíněná informace $I(y_j | x_i)$ včetně podmíněné pravděpodobnosti $P(y_j | x_i)$. Tato podmíněná pravděpodobnost vyjadřuje pravděpodobnost chyby na vstupu přijímacího zařízení. Odpovídající množství informace $I(y_j | x_i)$ nazýváme CHYBOVOU, PUEVOU INFORMACÍ.



PŘENOS DÍLČÍ INFORMACE KANÁLEM

Používání vzájemné informace $I(x_i; y_j)$ je prakticky neúčelné - pro každou dvojici i, j bude tato informace jiná!

PRŮMĚRNÁ HODNOTA:

$$I(XY) = \overline{I(x_i; y_j)} = \sum_{i=1}^S \sum_{j=1}^r I(x_i; y_j) P(x_i; y_j) = \sum \sum P(x_i; y_j) \log \frac{P(x_i; y_j)}{P(x_i)}$$

! ($I(XY) = \overline{I(XY)}$) ; stejně tak dále:

$$I(X|Y) = \overline{I(x_i; y_j)} = \overline{I(x_i)} - \overline{I(x_i; y_j)} = H(X) - I(XY) = H(X|Y)$$

$$I(Y|X) = \overline{I(y_j; x_i)} = H(Y) - I(XY) = H(Y|X)$$

Podmíněná informace se nazývá podmíněná entropie

Vztah pro podmíněnou entropii lze vzápsat:

$$H(X|Y) = H(X) - I(XY) = H(X) - \sum \sum P(x_i; y_j) \log \frac{P(x_i; y_j)}{P(x_i)} = H(X) + \sum \sum P(x_i; y_j) \log P(x_i) - \sum \sum P(x_i; y_j) \log P(x_i; y_j).$$

dále:

$$\sum_{i=1}^S \sum_{j=1}^r P(x_i; y_j) \log P(x_i) = \sum_i \sum_j P(x_i) P(y_j|x_i) \log P(x_i) = \quad (**)$$

$$= \sum_{i=1}^S \left[P(x_i) \log P(x_i) \underbrace{\sum_{j=1}^r P(y_j|x_i)}_{=1} \right] = -H(X)$$

$$\Rightarrow ! H(X|Y) = - \sum \sum P(x_i; y_j) \log P(x_i; y_j)$$

analogicky:

$$H(Y|X) = - \sum \sum P(x_i; y_j) \log P(y_j|x_i).$$

Vyplývají dáležité vztahy:

$$I(XY) = H(X) - H(X|Y) = H(Y) - H(Y|X).$$

Množství informace lze obecně spojit s libovolnou úplnou soustavou jist (resp. rozdělením pravděpodobností takové soustavy) - potom lze s libovolným rozdělením pravděpodobností úplné soustavy spojit i pojem podmíněné informace tj. entropie

→ uvažme podmíněnou jist $(x_i; y_j)$

úplná soustava: $\sum_{i=1}^S P(x_i; y_j) = 1$ pro libovolné j

$I(x_i; y_j) = -\log P(x_i; y_j)$; průměrná množství info:

$$I(X|Y) = \sum_j P(y_j) I(X|Y_j) = - \sum_j P(y_j) \log P(y_j).$$

Shodná hodnota podle j bude dáte:

$$I(X|Y) = \sum_j P(y_j) I(X|y_j) = \sum_i \sum_j P(x_i, y_j) \log P(x_i|y_j) = H(X|Y)$$

Uvažujeme simultánní pár (x_i, y_j) , pro $i=1, \dots, s$ a $j=1, \dots, r$ tvoří úplnou soustavu: $\sum_i \sum_j P(x_i, y_j) = 1$

$$I_s(x_i, y_j) = -\log P(x_i, y_j) \quad \text{! Prozer na odvětví od přenesené informace } I(x_i, y_j) !$$

Příměrná množství informace (simultánní entropie $H(XY)$):

$$H(XY) = - \sum_i \sum_j P(x_i, y_j) I_s(x_i, y_j) = - \sum_i \sum_j P(x_i, y_j) \log P(x_i, y_j)$$

Pomocí simultánní entropie $H(XY)$ můžeme dále upřesnit přenesenou informaci $I(XY)$: a poslouží jako α ($\alpha \times$)

$$H(XY) = - \sum_i \sum_j P(y_j|x_i) P(x_i) \log - \sum_i \sum_j P(x_i) P(y_j|x_i) \log P(y_j|x_i) = H(X) + H(Y|x)$$

obdobně

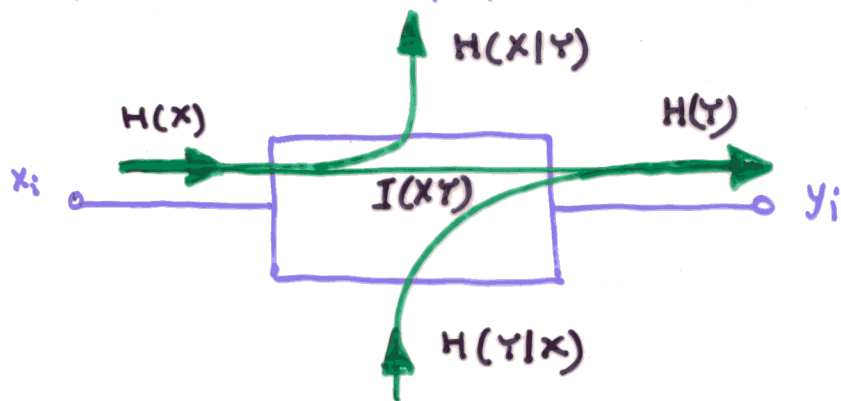
$$H(XY) = H(Y) + H(X|Y)$$

dosadíme-li za $H(Y|x)$ z druhé řady vztahů, dostáváme:

$$H(XY) = H(X) + H(Y) - I(XY)$$

$$4.) \quad I(XY) = H(X) + H(Y) - H(XY)$$

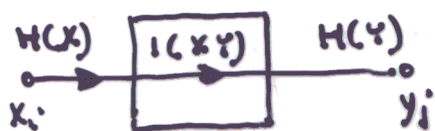
Uvedených pět entropií (příměrných informací) $H(X), H(Y), H(X|Y), H(Y|x), H(XY)$ spolu s příměrnou přenesenou informací $I(XY)$ plně charakterizují přenos informace kanálem.



7 ŘEŠENÍ INFORMACE KANALEM VYJÁDRĚNÍ ENTROPIEMI.

ZÁKLADNÍ VLASTNOSTI PŘENOSU

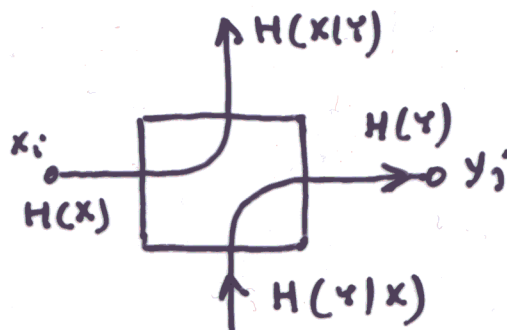
- a) $I(XY)$ vyjadřuje průměrné množství užitečné informace na vstupu kanálu, které získáme o libovolném vyslancím prvku x_i přijetím libovolného prvku y_j .
(Průměrná hodnota = střední hodnota z možných možných hodnot)
- b) $I(XY)$ má symetrickou vlastnost ($x_i \leftrightarrow y_j$)
- c) $I(XY)$ lze vyjádřit jako rozdíl mezi průměrnou vyslanou informací $H(X)$ a průměrnou ztracenou informací $H(X|Y)$
- d) Je symetrická: $I(XY)$ je rozdíl mezi průměrnou přijatou informací $H(Y)$ a průměrnou rušivou informací $H(Y|X)$
- e) $I(XY) = H(X) + H(Y) - H(XY)$, kde $H(XY)$ je tzv. vlastní informace, která vyjadřuje množství informace přepjaté v průměru na dané libovolné prvky x_i a y_j .
- f) Bude-li mezi vstupem a výstupem kanálu existovat závislost, nebude přípatý prvek y_j vůbec záviset na vyslancím prvku x_i , $P(x_i|y_j) = P(x_i)$ a pro $I(XY) = 0$. (tada' $H(X|Y) = H(X)$)
Situace, kdy v kanálu existuje silný rušivý proces, vyhodnocení prvku na vstupu bude zcela neúčinné.
- g) Přenesená informace $I(XY)$ bude maximální, pokud ztracená informace $H(X|Y)$ bude nulová:
 $I(XY) = H(X)$ (kanál bez rušení)



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

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

z.2. 1.



$$I(XY) = 0$$

$$H(X) = H(X|Y)$$

$$H(Y) = H(Y|X)$$

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

Příklady:

- ① Stanovte účinnost zdroje, jehož abeceda je x_1, x_2, \dots, x_s . Praviděpodobnosti výsledků prvků ve zprávě jsou $P(x_i)$. Účinnost zdroje definujeme poměrem skutečně produkované informace k maximální možné.

Skutečně produkovaná informace: $H(X) = - \sum_i P(x_i) \log P(x_i)$

Maximální informace je produkována pro $P(x_i) = \frac{1}{s}$; tj

$$\max H(X) = H_m = \log s.$$

$$\text{Účinnost } \mu = \frac{H(X)}{H_m} = \frac{H(X)}{\log s}.$$

$$\text{Nadbytečnost (redundance) } R = 1 - \mu = 1 - \frac{H(X)}{\log s}.$$

Podobně lze definovat účinnost a nadbytečnost kódu.

Kódování s průměrnou délkou kódových skupin r (průměrný počet míst kódové složky); objem abecedy kódu (základ kódu) z ,

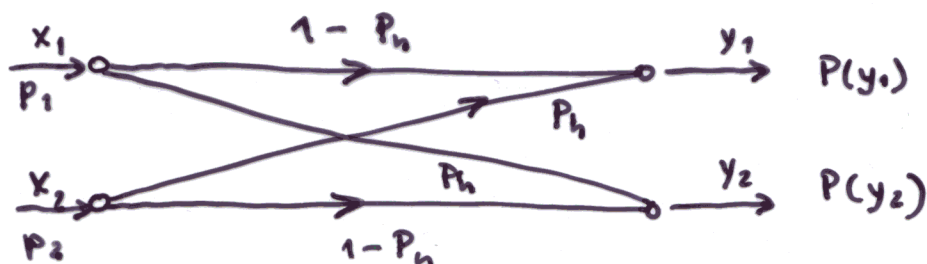
průměrná informace na jeden prvek kódové složky $\frac{H(X)}{r}$; kde

$H(X)$ je entropie nekódovaného zdroje. Maximální možná informace

lze v případě stejné praviděpodobných prvků kódu - $H_m = \log z$.

$$\mu = \frac{H(X)}{r H_m} = \frac{H(X)}{r \log z}; \quad R = 1 - \mu = 1 - \frac{H(X)}{r \log z}.$$

- ② Stanovte entropii binárního zdroje, který produkuje zprávy tvořené posloupností prvků x_1 a x_2 , jejichž praviděpodobnosti výsledků jsou $p_1 = 0.4$ a $p_2 = 1 - p_1$. Účinně informaci $I(XY)$ přeneseme binárním káblem, jistěže pro libovolný prvek je praviděpodobnost chyby $P_h = 0.02$ a praviděpodobnost bezchybného přenosu $(1 - P_h)$.



$$\text{Entropii určíme: } I(x_i) = H(X) = -p_1 \log_2 p_1 - p_2 \log_2 p_2 = -0.4 \log_2 0.4 - 0.6 \log_2 0.6 = 0.5288 + 0.4422 = 0.9710 \text{ [bit]}$$

$$\left(\log_2 x = \frac{\log_{10} x}{\log_{10} 2} = 3.322 \log_{10} x \right)$$

Pro výpočet informace $I(X,Y)$ určíme podmíněné pravděpodobnosti:

$$P(y_j | x_i)$$

Ze zadání plyne: $P(y_1 | x_1) = 1 - P_h = 0.98$ $P(y_1 | x_2) = P_h = 0.02$

$$P(y_2 | x_2) = 1 - P_h = 0.98$$

$$P(y_2 | x_1) = P_h = 0.02$$

Protože lze použít vztah

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

$$H(X|Y) = - \sum_i \sum_j P(x_i, y_j) \log P(x_i | y_j)$$

$$H(Y) = - P(y_1) \log P(y_1) - P(y_2) \log P(y_2)$$

kde $P(y_1) = P(x_1, y_1) + P(x_2, y_1) = P(x_1) P(y_1 | x_1) + P(x_2) P(y_1 | x_2) =$
 $= p_1(1 - P_h) + (1 - p_1) P_h = p_1 + P_h - 2p_1 P_h$

$$P(y_2) = P(x_1, y_2) + P(x_2, y_2) = 1 - (p_1 + P_h - 2p_1 P_h)$$

$$H(Y) = -(p_1 + P_h - 2p_1 P_h) \log (p_1 + P_h - 2p_1 P_h) - (1 - p_1 - P_h + 2p_1 P_h) \log (1 - p_1 - P_h + 2p_1 P_h)$$

$$H(Y) = -0.404 \log_2 0.404 - 0.596 \log_2 0.596 = 0.5283 + 0.4450 = 0.9733 [\text{bit}]$$

adik $H(Y|X) = - \sum_i \sum_j P(x_i) P(y_j | x_i) \log P(y_j | x_i) =$

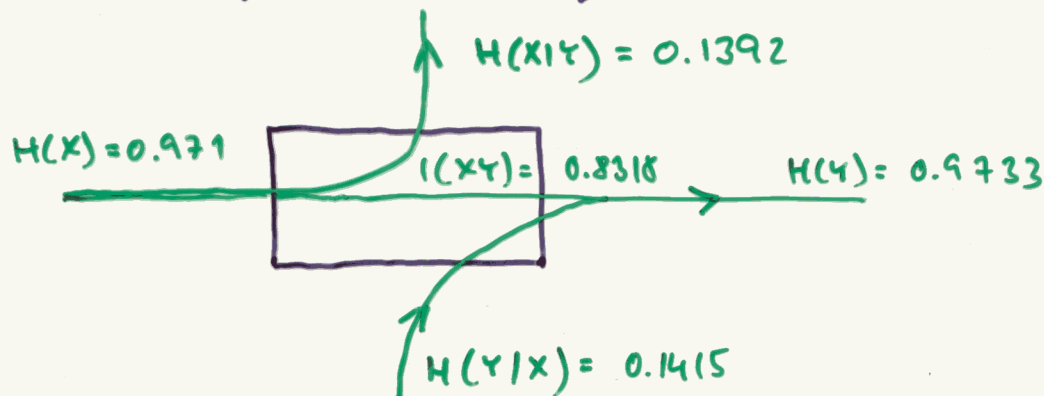
$$= -P_h \log P_h - (1 - P_h) \log (1 - P_h) = -0.02 \log_2 0.02 - 0.98 \log_2 0.98 = 0.1415 [\text{bit}]$$

→ Přenesená užitečná informace bude:

$$I(X,Y) = H(Y) - H(Y|X) = 0.9733 - 0.1415 = 0.8318 [\text{bit}]$$

ztracená informace

$$H(X|Y) = H(X) - I(X,Y) = 0.9710 - 0.8318 = 0.1392 [\text{bit}]$$



PROPUSTNOST DISKRÉTNÍHO KANÁLU

je upřesněna maximální množství informace, které lze přenést daným kanálem za jednotku doby (= maxim. možná rychlost informace)

Průměrná užitečná informace přenesená v jednotce přijetí prvků je upřesněna vzájemnou informací $I(X,Y)$

τ - časový interval upřesněný zajištěn (jedním signálovým prvkem).

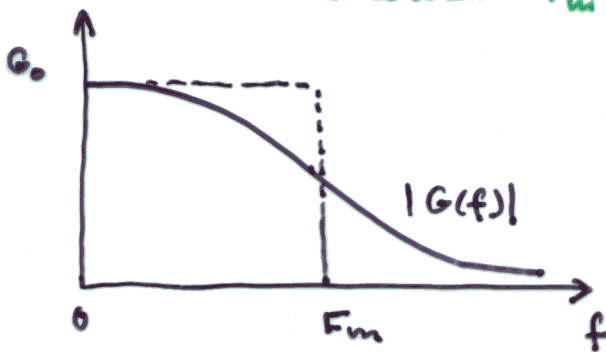
\Rightarrow za jednotku doby $\frac{1}{\tau}$ prvků \rightarrow rychlost přenosu bude $\frac{1}{\tau} I(X,Y)$.

Propustnost kanálu C je adne maximální hodnotou této rychlosti.

$$C = \max \frac{1}{\tau} I(X,Y) = \max \frac{1}{\tau} [H(Y) - H(Y|X)] \cdot [\text{bit/s}]$$

τ - souvisí s fyzikálními parametry kanálu

Ukážeme: přenosová charakteristika $|G(f)|$ medit je uvažována pravidelnou charakteristikou ideálního kanálu s mezním kmitočtem F_m .



Podle Nyquistova kritéria pro minimální $\tau \rightarrow \tau_0$ dostáváme:

$$\tau_0 = \frac{1}{2F_m} = \frac{G_0}{2 \int_0^{F_m} |G(f)| df} \quad (***)$$

U kanálu, který má charakter souměrný, relativně dleko pásmové propusti, bude počet minimálních šířek signálových prvků adne dorovnáváním hodnoty, určené podle (***). Pro kanál bez nřenř:

$$C = \frac{1}{\tau_0} \max I(X,Y) = \frac{1}{\tau_0} \max H(X)$$

dále H_m je pro $P(x_i) = \frac{1}{s}$ tj. $H(X) = -\sum_{i=1}^s P(x_i) \log P(x_i) = \log s$

tj. $C = \frac{1}{\tau_0} \log_2 s = 2F_m \log_2 s \quad [\text{bit/s}]$ Meznř rychlost přenosu!

zadobu ΔT : $I_{\max} = C \Delta T = 2F_m \Delta T \log_2 s$ pro binřrnř kanál $s=2$

(Gabor: $N = 2F_m \cdot \Delta T$)

Rozmřrnřho rozdělení předřpodobnosti prvků ve zprávě lze dosáhnout vhodnřm křdovnřm.

PŘENOS ZA PŘÍTOMNOSTI RUŠENÍ

zavádění další zvláštnosti - přesně definované, - která umožňuje rozpoznat příjmy vzniklou chybou (bezpečnostní kódy)

STANOVENÍ PROPUSTNOSTI KANAŮ V PŘÍPADĚ RUŠENÍ:

PRO STACIONÁRNÍ SOUMĚRNÉ KANAŮY:

rušení působí na určitý prvek (x_k) stejným způsobem, nezávisle na časovém okamžiku tj. $P(y_j|x_i)$ nezávisí na i !

$$I(XY) = \sum_{i=1}^S \sum_{j=1}^r P(x_i) P(y_j|x_i) \log \frac{P(y_j|x_i)}{P(y_j)}$$

$$P(y_j) = \sum_{i=1}^S P(x_i y_j) = \sum_{i=1}^S P(x_i) P(y_j|x_i) \quad \text{pro všechny měřené poměry v kanálu.}$$

je dáno!

Maximalizaci informace lze provést již pouze vhodnou volbou pravděpodobnosti $P(x_i)$ na vstupu kanálu. To lze provést užším VÝHODNĚM KÓDOVÁNÍ.

V obecném případě: $P(y_j|x_i)$ v tabulce:

$$P(y_1|x_1) \quad \dots \quad P(y_r|x_1)$$

\vdots

$$P(y_1|x_s) \quad \dots \quad P(y_r|x_s)$$

Souměrné kanály:

- i) budeme-li se rády lišit pouze sestupem tj. až se stejných hodnot pravděpodobnosti - součet každého řádku bude stejný.
KANÁL SE SOUMĚRNÝM VSTUPEM.

$$\begin{aligned} H(Y|X) &= - \sum_{i=1}^S \sum_{j=1}^r P(x_i y_j) \log P(y_j|x_i) = - \sum_{i=1}^S P(x_i) \sum_{j=1}^r P(y_j|x_i) \log P(y_j|x_i) \\ &= - \sum_{j=1}^r P(y_j) \log P(y_j|x_i) = \alpha \end{aligned}$$

$$C = \frac{1}{T_0} \max I(XY) = \frac{1}{T_0} [\max H(Y) - \alpha]$$

- ii) analogicky se liší sloupce \rightarrow KANÁL SE SOUMĚRNÝM VÝSTUPEM

(při rovnoměrném rozdělení pravděp. proků na vstupu bude na výstupu rozdělení také rovnoměrné)

$$\text{budeme-li } P(x_i) = \frac{1}{S} \Rightarrow P(y_j) = \sum_{i=1}^S P(x_i) P(y_j|x_i) = \frac{1}{S} \sum_{i=1}^S P(y_j|x_i) = \text{konst.}$$

$$\Rightarrow P(y_j) = \frac{1}{r} !$$

iii) bude-li současně platit i) a ii) \rightarrow OBOUSTRANNĚ SOUĚRNÝ K.

$$\max H(Y) = - \sum_{j=1}^r P(y_j) \log P(y_j) = \log r. \quad (o)$$

$$C = \frac{1}{T_0} [\log r - d] \quad [\text{bit/s}]$$

$$C = \frac{1}{T_0} [\max H(Y) - d] \quad (\text{SOUĚRNÝ VSTUP})$$

Hledíme takové vředitení na vstupu $P(x_i)$, které provede na rovněžné vředitení $P(y_j)$ na výstupu y_j platí (o). Pokud ne, musíme hledat příjatek $P(y_j)$ kde $H(Y)$ největší.

$$1. C \leq \frac{1}{T_0} [\log r - d]$$

Obecně: $C = \frac{1}{T_0} \max_{P(x_i)} [H(Y) - H(Y|X)]$ při zadáních pravděpodobností $P(x_i)$ a $P(y_j|x_i)$ určujeme $H(Y|X)$

$$H(Y|x_i) = - \sum_{j=1}^r P(y_j|x_i) \log P(y_j|x_i)$$

$$\text{a potom } H(Y|X) = \sum_{i=1}^s H(Y|x_i) P(x_i).$$

PROPUSTNOST SPOJITÉHO KANAĽU:

$$I(XY) = H(X) - H(X|Y) = H(Y) - H(Y|X) \quad \text{získává v platnosti.}$$

$$I(XY) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} w(x,y) \log \frac{w(x,y)}{w(x)w(y)} dx dy$$

$$y(t) = x(t) + h(t) \quad (\text{máme } h(t))$$

$$w(y|x) = w[(h+x)|x] = w(h)$$

$$H(Y|X) = - \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} w(x,y) \log (w(y|x)) dx dy = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} w(x) w(y|x) \log w(y|x) dx dy$$

Entropie je určována pouze tvarem hustoty vředitení !!

$$H(Y|X) = - \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} w(x) dx}_1 \int_{-\infty}^{\infty} w(y|x) \log w(y|x) dy = - \int_{-\infty}^{\infty} w(h) \log w(h) = H(h)$$

$$C = \frac{1}{T_0} \max [H(Y) - H(Y|X)] = \frac{1}{T_0} \left[\max_{w(x)} H(Y) - H(h) \right] \quad (\infty)$$

Určení propustnosti kanálu spočívá v nalezení hustoty $w(x)$, při které májde entropie $H(Y)$ maximální hodnoty!

U spřítelého signálu vykazují největší entropii normální rozdělení.

V praktických aplikacích je střední výkon přenosového signálu omezen. Střední výkon vstupního signálu v případě malého rušení je také omezen.

$$W_y = \overline{y^2(t)} = \sigma_y^2$$

$$W_x = \overline{x^2(t)} = \sigma_x^2$$

$$W_h = \overline{h^2(t)} = \sigma_h^2$$

$$(předpokládáme $\bar{y} = \bar{x} = \bar{h} = 0$)$$

$$\max H(Y) = \frac{1}{2} \log 2\pi e \sigma_y^2$$

$$\text{rovněž } H(h) = \frac{1}{2} \log 2\pi e \sigma_h^2 \quad \text{a navíc u nezávislých prvků}$$

$$\sigma_y^2 = \sigma_x^2 + \sigma_h^2$$

$$\max H(Y) = \frac{1}{2} \log 2\pi e (\sigma_x^2 + \sigma_h^2)$$

a po dosazení do výrazu pro C (∞)

$$C = \frac{1}{2T_0} \log_2 \frac{\sigma_x^2 + \sigma_h^2}{\sigma_h^2} = \frac{1}{2T_0} \log_2 \frac{W_x + W_h}{W_h} \quad [\text{bit/s}]$$