

HÍRKÖZLÉSELMÉLET

1. EA

Dr. FRIGYES ISTVÁN : frigy@hut.bme.hu tel: 3689 V2/631

4 db ZH

15 pont 0-4-0

4,5-7-1

7,5-9-2

9,5-11-3

11,5-13-4

13,5-15-5

d'Kag kell, hogy 2-es legyen

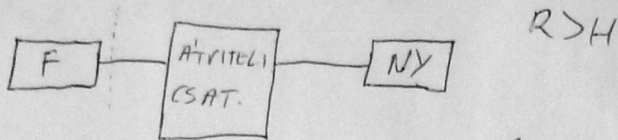
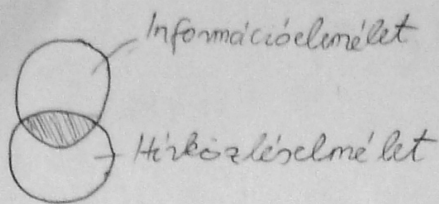
2-öt lehet pótolni

diák: <http://docs.mht.bme.hu/~frigy@hut.bme.hu>

Van Trees: Detection, Estimation and Modulation Theory I. kötet 2. fejezet

Proakis: Digital Communications

Dr. Bitó János - bito@hut.bme.hu tel: 3616 V2/633



$R < C$ - biztonságos átvitel (megfizethető)

forrás: hang
leírás
adat

F - forrás
NY - nyelő
H - entropia
R - információ mennyisége
C - kapacitás

P_E - hibaváltoztatás
 $P_E < E$

bitenergia
bitáris átvitel, Gauss-zaj $\frac{E_b}{N_0}$
 N_0 - spektrális sűrűsége a zajnak

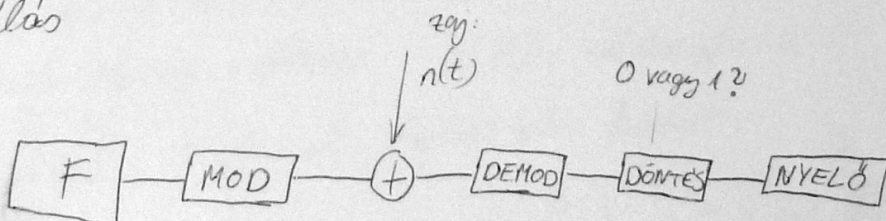
$$\frac{E_b}{N_0} > \ln 2 \text{ (-1,5 dB)} \rightarrow \text{tehetőleges bit}$$

hibaváltoztatással biztosítani lehet az átvitelt

Cl. Shannon - 1948 - információelmélet

kódolás, kódelmélet
moduláció
szinkronizálás

kiegészítés



Döntéselmélet:

Bayes XVIII század

manapság a frekvenciák a legdrágábbak!

Nyquist, Hartley - frekvenciák - foglalkozás
1928

Kotyalnyikov - 1947

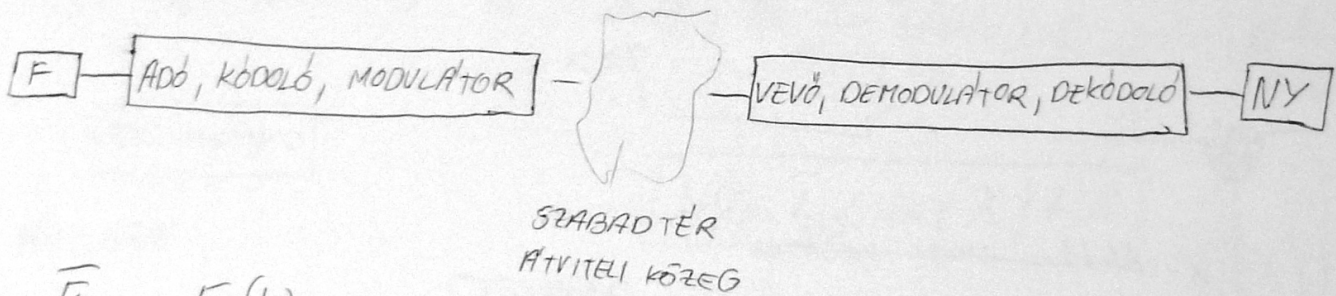
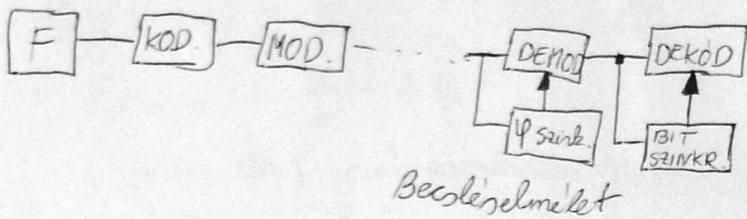
Turbo-kódolás - Berrou

LDPC - kódolás Low Density Parity Check - Gallager 1962

kódolás: algebra

valszám

stoch. folyamatok



$$\frac{\bar{E}_b}{N_0} \Rightarrow \frac{E_b(t)}{N_0}$$

modell, becslés

véletlen változó D lehetséges értékekkel

D^n - lehetséges állapot

n db esemény

$$\log_a D^n = n \underbrace{\log_a D}$$

Hartley 1928 BSTJ

$a=2$ - [bit] - információ mértékegysége

20 év múlva Shannon:

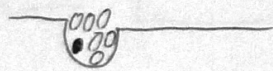
Hartley felfogásával gond:



- kihúzó egy golyót véletlenszerűen (1/20 valószínűség)

$D=20$ (fekete vagy fehér)

1 bit információ, ha kihúzó egy golyót



$I(X)$ X -véletlen végső változó

DISZKRÉT

$$P(x_i) = P(X = x_i)$$

$$\sum_{x \in X} P(x_i) = 1$$

$$H(X) = \sum_{x_i \in X} P(x_i) \log_2 \frac{1}{P(x_i)}$$

$$\log_2 = \log$$

forrás információentartalma

↓
átlagos

⇒ entropia

$I(x_i) = \log_2 \frac{1}{P(x_i)}$ - forrás egy eseményének információentartalma

minél kisebb a belővetési valószínűség, annál nagyobb az információ tartalom

fontos tudni, hogy milyen a forrás eloszlása (stacioner, nem stac.)

↓
ezt mindig feltesszük

Pelda:

~~azaz~~

$$P_V(X=a) = \frac{1}{2} \quad - 1 \text{ bit kell}$$

l_i - i -edik eseményhez rendelt bitok száma

$$P_V(X=b) = \frac{1}{4} \quad - 2 \text{ bit}$$

$$\text{ld } \frac{1}{p(x_i)} \leq l_i \leq \text{ld } \frac{1}{p(x_i)} + 1$$

$$P_V(X=c) = \frac{1}{8} \quad - 3 \text{ bit}$$

$$P_V(X=d) = P_V(X=d) = \frac{1}{16} \quad - 4 \text{ bit}$$

$$\sum_{x_i \in X} p(x_i) \cdot \text{ld } \frac{1}{p(x_i)} \leq \sum_{x_i \in X} p(x_i) \cdot l_i \leq \sum_{x_i \in X} p(x_i) \cdot (\text{ld } \frac{1}{p(x_i)} + 1)$$

ZH esélyes

$$H(X) \leq L < H(X) + 1$$

$$H = 1,875$$

Shannon I forráskódolási tétel

Ha ismerem a forrás eseményeinek eloszlását, akkor meg tudom határozni az optimális kódolást

Tétel: Ha feltesszük, hogy a forrás realizációja véges $\# \mathcal{X} = n$ (példában $n=5$) akkor a forrás entropiája:

$$0 \leq H(X) \leq \text{ld } n$$

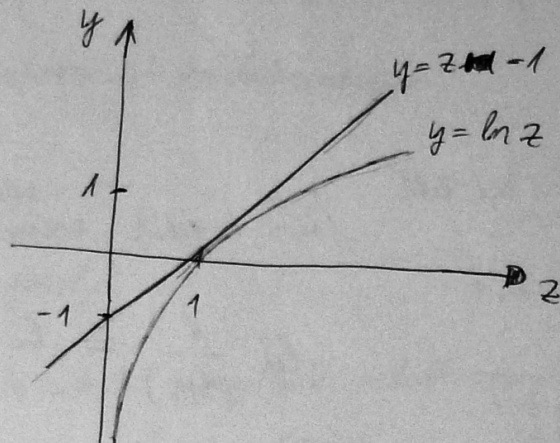
biz: tegyük fel, h $H(X) \leq \text{ld } n$

$$H(X) - \text{ld}(n) \leq 0$$

$$\sum_{x_i \in X} p(x_i) \text{ld } \frac{1}{p(x_i)} - \sum_{x_i \in X} p(x_i) \text{ld } n \leq 0$$

$$\sum_{x_i \in X} p(x_i) \log_2 \frac{1}{p(x_i)n} \leq 0$$

$$\frac{1}{\ln 2} \sum_{x_i \in X} p(x_i) \ln \frac{1}{p(x_i)n} \leq 0$$



$$\frac{1}{\ln 2} \sum_{x_i \in X} p(x_i) \ln \frac{1}{p(x_i)n} \leq \frac{1}{\ln 2} \sum_{x_i \in X} p(x_i) \left[\frac{1}{p(x_i)n} - 1 \right] =$$

$$= \frac{1}{\ln 2} \left(\sum_{x_i \in X} \frac{1}{n} - \sum_{x_i \in X} p(x_i) \right) = 0$$

Def: Kullback - Leibler távolság (relatív entropia)

X diszkrét valószínűségi változó $p(x)$ - sűrűségfüggvénye

$q(x)$ - eltérő sűrűségfüggvény-el fejlesztett kódot

$$D(p \parallel q) \stackrel{\circ}{=} \sum_{x \in X} p(x) \cdot \log_2 \frac{p(x)}{q(x)} = E \left\{ \log_2 \frac{p(x)}{q(x)} \right\}$$

↓
elozslások eltérőnt vizsgálhatom

$$H(x) + D(p \parallel q) \leq L < H(x) + D(p \parallel q) + 1$$

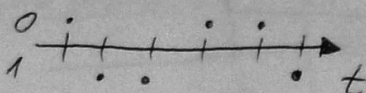
$p(x)$ -et becslöm $q(x)$ -el

HÍRKÖZLESELMÉLET

2 EA

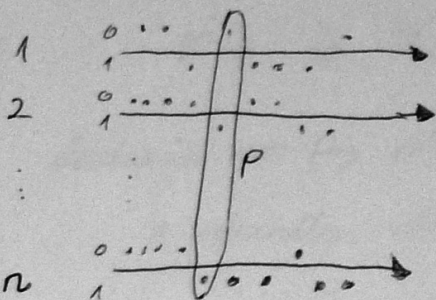
Sztochasztikus folyamatok

pérezdobás:



diszkrét idejű sztochasztikus folyamat
0-fej 1-érvés

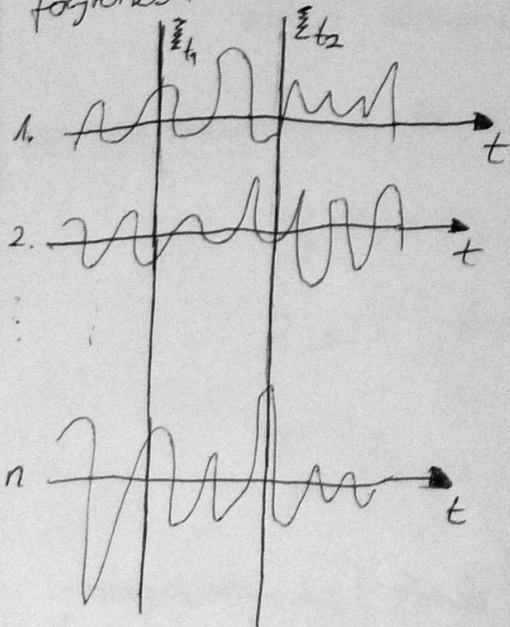
ha több ember dobálja a péret, a folyamat felgyorsítható



- a görbeseregés adja a sztochasztikus folyamatot

folytonos esetben is igaz

folytonos:

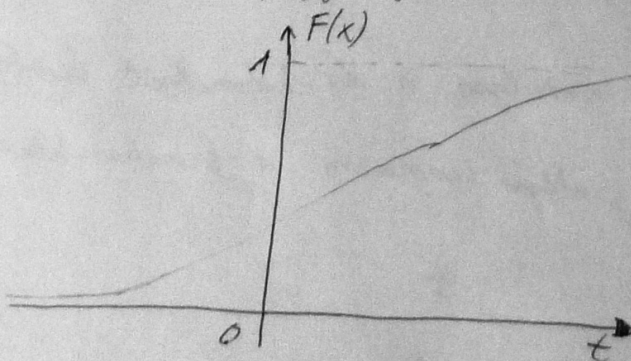


időfüggvények

F - eloszlásfüggvény
elsőrendű eloszlásfü.

$$F_{\xi}^{(1)}(x, t_1) =$$

t időpillanatban mi a véletlen változó eloszlásfüggvénye

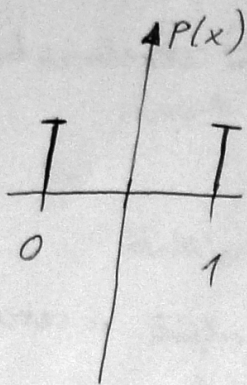


~~5780~~
elsőrendű sűrűségfü:

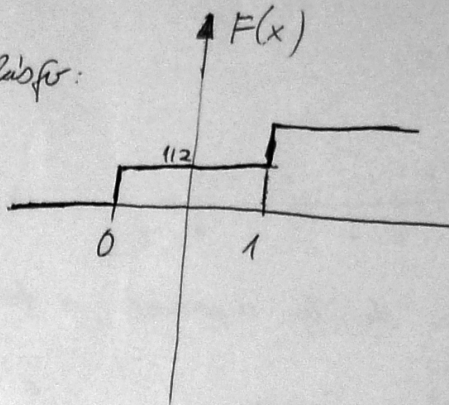
$$f_{\xi}^{(1)}(x, t_1) = \frac{\partial F(x, t_1)}{\partial x}$$

prizafeldobás:

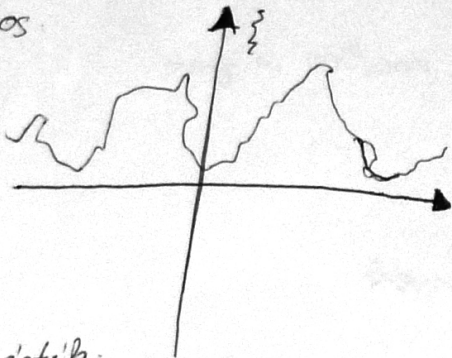
sűrűségfü:



eloszlásfü:



folytonos



Várható érték:

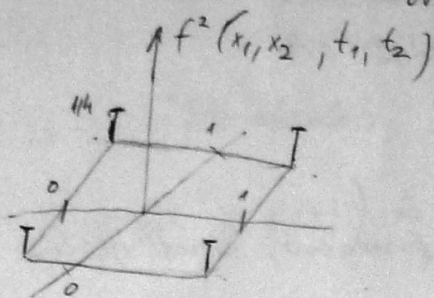
$$m_{\xi}^{(1)}(t_1) = E_{\xi} \left\{ \xi(t_1) \right\} = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f_{\xi}^{(1)}(x, t_1) dx$$

$$F_{\xi}^{(2)}(x_1, x_2, t_1, t_2)$$

$$F_{\xi}^{(n)}(x_1, x_2, \dots, x_n, t_1, t_2, \dots, t_n)$$

$\forall n) \forall \{T\}$ - bármilyen n és bármilyen idő (T) kiválasztásakor
ha ismerem eloszlást, akkor ismerem a sztochasztikus folyamatot

pénzfeladás 2 dimenziós stacionárius



Stacionaritás fogalma

$$F_{\xi}^n(x_1, x_2, \dots, x_n, t_1 + \tau, t_2 + \tau, \dots, t_n + \tau)$$

$$\forall \tau \text{ és } \forall \{t\}$$

eloszlás nem fog változni, ha τ -val eltolom az egész

n -edrendben stacionárius a folyamat

erősen stacionárius, ha $\forall \tau, \forall \{t\}$ és $\forall n$ igaz minden n -es

erősen stacionárius pl a pénzfeladás

gyengén stacionárius, ha a várható értéke időfüggetlen: ha

$$m_{\xi}(t) = m_{\xi} \quad \forall t - \tau$$

$R(\Delta t)$ - korrelációs f. csak időkülönbségtől függ

$$F_{\xi}^{(2)}(x_1, x_2, t_1, t_2) = F_{\xi}^{(2)}(x_1, x_2, 0, t_2 - t_1) =$$

$$= F_{\xi}^{(2)}(x_1, x_2, \Delta t)$$

Hartley (1928): diszkrét és véges értékesítési valószínűségi változó által hordozott információról szól - előző EA

$$\#X = n$$

$I(X) = \log_a n$ - információ, amit hordoz

$$\log_a n^k = k \log_a n$$

Shannon (1948) $X, p(x)$ - diszkrét

$I(x_i) = \log \frac{1}{p(x_i)}$ - x_i esemény információtartalma

Entropia: átlagos információtartalom

$$H(X) = E \{ I(x_i) \} = \sum_{x_i \in X} p(x_i) \log \frac{1}{p(x_i)}$$

tétel: entropia korlátos:

$$0 \leq H(X) \leq \log n$$

↑ ha ny. lehetséges értéket vesz fel a valószínűségi változó

Shannon forráskódolási tétele - Shannon I

minél valószínűbb egy esemény, annál kevesebb (rövidebb) kódot kapjon

$$H(X) \leq L(X) \leq H(X) + 1$$

↓
átlagos kódhossz

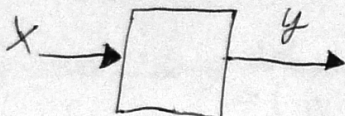
Def: Kullback - Leibler ^{hároltsáig} (relatív entropia)

$p(x), q(x)$ - két eloszlás

$$D(p(x) \parallel q(x)) \doteq \sum_{x \in X} p(x) \log \frac{p(x)}{q(x)} \neq D(q(x) \parallel p(x))$$

$$H(x) + D(p \parallel q) \leq L(x) < H(x) + D(p \parallel q) + 1$$

Információ átvitel



feltételes entropia:

$p(x), p(y)$

$$H(Y|X) \doteq E \left\{ I(y_i | x_i) \right\} = \sum_{x_i \in X} \sum_{y_i \in Y} \overbrace{p(x_i) p(y_i | x_i)}^{p(x_i, y_i)} \log \frac{1}{p(y_i | x_i)}$$

feltételes entropia:

feltételes esemény információ tartalmának várható értéke

Def: együttes entropia

$$\{X_1, X_2, \dots, X_n\} = \mathcal{X}^n$$

$$H(X_1, X_2, \dots, X_n) \doteq - \sum_{x_1 \in X_1} \dots \sum_{x_n \in X_n} p(x_1, \dots, x_n) \log p(x_1, \dots, x_n)$$

Diszkrét sztochasztikus folyamat entropiája

$$H(\mathcal{X}) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} H(x_1 \dots x_n)$$

ha erősen otac. a folyamat, akkor ez a határérték létezik

Def: Kölcsönös információ

$$I(x_i; y_i) \doteq \text{ld} \frac{p(x_i | y_i)}{p(x_i)} = \text{ld} \frac{p(y_i | x_i)}{p(y_i)}$$

független események kölcsönös információtartalma 0

átlagos kölcsönös információ:

$$I(X, Y) = \sum_{x_i \in X} \sum_{y_i \in Y} p(x_i, y_i) \cdot I(x_i; y_i) =$$

$$= \sum_x \sum_y p(x, y) \text{ld} \frac{p(x, y)}{p(x) p(y)} \quad - \text{ másképp írva:}$$

$$D(p(x, y) \parallel p(x) \cdot p(y))$$

$$I(X; Y) = \sum_x \sum_y p(x, y) \left[\text{ld} \frac{1}{p(x)} - \text{ld} \frac{1}{p(x, y)} \right] =$$

$$- \underbrace{\sum_x \sum_y p(x) p(y | x) \text{ld} \frac{1}{p(x)}}_{H(X)} - \sum_x \sum_y p(x, y) \text{ld} \frac{1}{p(x, y)} =$$

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

\downarrow mest: $\sum_x p(x) \text{ld} \frac{1}{p(x)} \left(\sum_y p(y|x) \right)$

\downarrow def
 1-el egyenlő

\downarrow posztériori entropia

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

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

csatorna
kapacitás:

$$C \triangleq \max_{P(X)} I(X; Y) \quad \text{-- közléses információ maximalizálása}$$

Shannon II. tétel csatornakódolási tétel

$$H(X), C$$

$$H(X) \leq C, \exists \text{ olyan kódolási szabály } \Omega_C(X) = X'$$

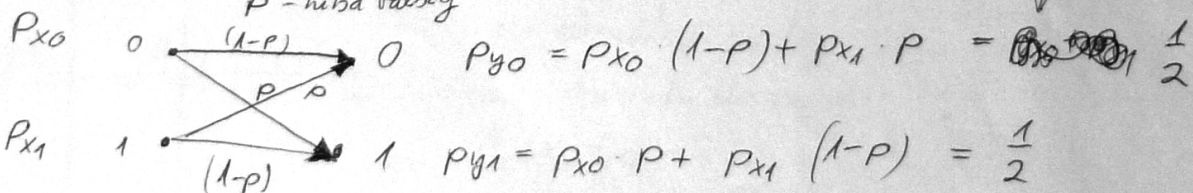
oly módon, hogy tetszőlegesen kis hibaválóságot érünk el

* kifizetés
elsőrendben staj, de másodrendben nem:
penzdobás

ha csak a kifizető, a dobos mögött nem vessz észre

példa:

csatorna: BSC - bináris szimmetrikus csatorna
P - hiba valószínűség



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

$$H(Y) = \sum_y P(y) \log \frac{1}{P(y)} = 1$$

$$P_{X0} = P_{X1}$$

entropia

maximuma $0 \leq H \leq \log 2$

