

Συμπίεση Δεδομένων

2014-2015

Μοναδικά Αποκωδικοποιήσιμοι Κώδικες

Έλεγχος μοναδικής Αποκωδικοποίησης

Δ3

- ▶ Γενικοί ορισμοί

- ▶ Έστω δύο κωδικές λέξεις a, β με μήκη n, m και $n < m$
- ▶ Έστω ότι τα πρώτα n στοιχεία της λέξης β είναι η λέξη a

τότε :

- ▶ η λέξη a καλείται πρόθεμα της β
- ▶ τα υπολειπόμενα $m-n$ στοιχεία της λέξης β καλούνται κατάληξη της β

Έλεγχος μοναδικής Αποκωδικοποίησης

Δ3

▶ Έλεγχος Sardinias-Patterson

- ▶ Κατασκευή λίστας όλων των κωδικών λέξεων
- ▶ Εξέταση όλης της λίστας για την εύρεση ζευγαριών όπου μια κωδική λέξη να είναι πρόθεμα μιας άλλης.
- ▶ Για κάθε ένα από τα παραπάνω ζευγάρια αποθήκευση της κατάληξης στη λίστα κωδικών λέξεων
- ▶ Επανάληψη της παραπάνω διαδικασίας με τη νέα λίστα μέχρι να συμβεί μία από τις παρακάτω συνθήκες τερματισμού:
 - ▶ Προκύπτει κατάληξη η οποία είναι κωδική λέξη (Ο κώδικας **όχι μοναδικά** αποκωδικοποιήσιμος)
 - ▶ Δεν προκύπτουν νέες καταλήξεις για καταχώρηση στη λίστα (Ο κώδικας **μοναδικά** αποκωδικοποιήσιμος)

Παράδειγμα (κώδικες άσκησης 2.2)

Δ3

► Ποιοι από τους παρακάτω κώδικες είναι μοναδικά αποκωδικοποιήσιμοι

S_i	p_i	Κώδικας Α	Κώδικας Β	Κώδικας Γ	Κώδικας Δ	Κώδικας Ε	Κώδικας ΣΤ
S1	0,5	00	0	0	0	00	0
S2	0,25	01	10	01	01	01	10
S3	0,125	10	11	010	011	10	110
S4	0,125	11	11	011	111	110	111
	\bar{l} (bits/symbol)	2	1,5	1,75	1,75	2,125	1,75

Προθεματικοί Κώδικες

Δ3

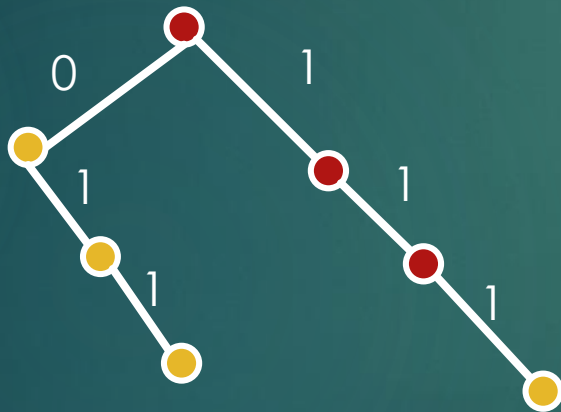
- ▶ Υποκατηγορία των μοναδικά αποκωδικοποιήσιμων κωδικών (Ονομάζονται και άμεσα αποκωδικοποιήσιμοι)
- ▶ Καμία κωδική λέξη δεν είναι πρόθεμα άλλης κωδικής λέξης
- ▶ Έλεγχος αν ένας κώδικας είναι προθεματικός:
 - ▶ Σχεδιασμός δυαδικού δέντρου που αναπαριστά όλες τις κωδικές λέξεις (με την ίδια σύμβαση διακλάδωσης [π.χ. αριστερά $\rightarrow 1$, δεξιά $\rightarrow 0$])
 - ▶ Εξέταση κόμβων του δέντρου:
 - ▶ Ύπαρξη εσωτερικών κόμβων του δέντρου που είναι κωδικές λέξεις (Ο κώδικας **δεν είναι προθεματικός**)

Παράδειγμα

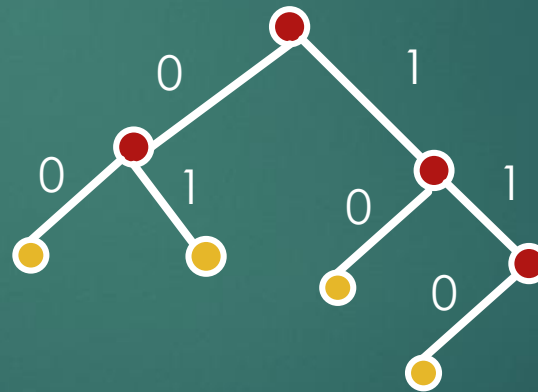
Δ3

- ▶ Να εξετάσετε ποιοι από τους κώδικες Δ, Ε, ΣΤ είναι προθεματικοί

$\Delta = \{0, 01, 011, 111\}$



$E = \{00, 01, 10, 110\}$



Ανισότητα Kraft-McMillan

Δ3

- ▶ Έστω ένας κώδικας ο οποίος αποτελείται από N κωδικές λέξεις με μήκη l_1, l_2, \dots, l_N . Αν ο κώδικας είναι μοναδικά αποκωδικοποιήσιμος τότε θα ισχύει ότι :

$$\sum_{i=1}^N 2^{-l_i} \leq 1$$

- ▶ Αν υπάρχουν ακέραιοι l_1, l_2, \dots, l_N για τους οποίους να ισχύει η συνθήκη

$$\sum_{i=1}^N 2^{-l_i} \leq 1$$

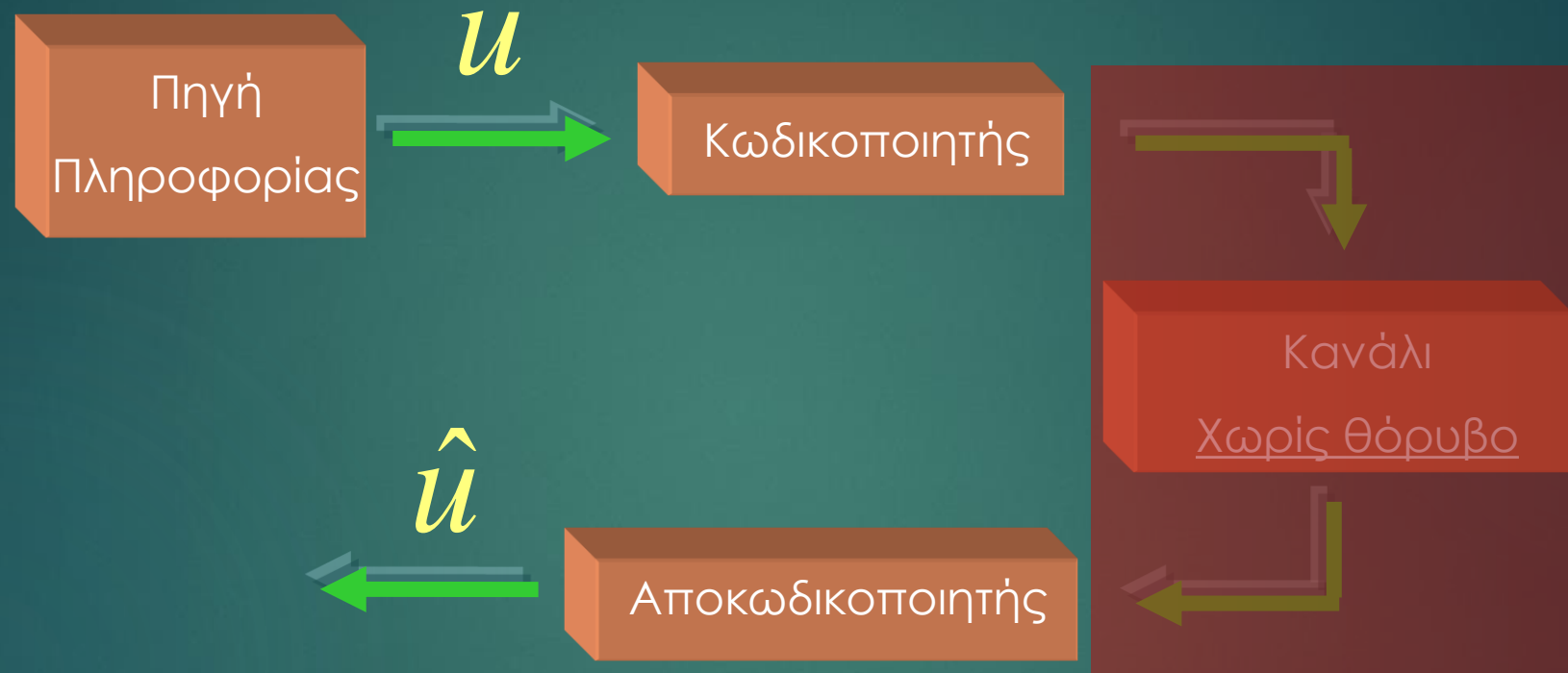
τότε μπορεί να βρεθεί προθεματικός κώδικας με μήκη κωδικών λέξεων l_1, l_2, \dots, l_N

- ▶ Για κάθε μοναδικά αποκωδικοποιήσιμο κώδικα μπορεί να βρεθεί ένας προθεματικός κώδικας με το ίδιο μήκος κωδικών λέξεων

Απωλεστική κωδικοποίηση

Κωδικοποίηση Πηγής

Δ3



Κωδικοποίηση

- ▶ Μη απωλεστική $\longrightarrow \hat{u} = u$
- ▶ Απωλεστική $\longrightarrow \hat{u} \neq u$

Μετασχηματισμοί (Γενικά)

Δ3

- ▶ Τα αρχικά δεδομένα μετασχηματίζονται σε ένα νέο χώρο και οι συντελεστές παράγονται με βάση αυτή τη διαδικασία κβαντίζονται εισάγοντας παραμόρφωση
- ▶ Είναι αναγκαίος ο σχεδιασμός βέλτιστων κβαντιστών και σχημάτων κωδικοποίησης ώστε τα διαθέσιμα bits να διανέμονται με το βέλτιστο τρόπο ανάμεσα στους συντελεστές (bit allocation)

Μέτρα παραμόρφωσης

Δ3

- ▶ Παραμόρφωση Hamming

$$d(u, \hat{u}) = \begin{cases} 1, & u \neq \hat{u} \\ 0, & \text{αλλιώς} \end{cases}$$

- Παραμόρφωση Μέσου Τετραγωνικού Σφάλματος

$$d(u, \hat{u}) = (u - \hat{u})^2$$

$$d(u, \hat{u}) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (u_i - \hat{u}_i)^2$$

Κωδικοποίηση Πηγής

- ▶ Μη απωλεστικές μέθοδοι

Αλγόριθμοι: Huffman, Lempel-Ziv, RLE, Αριθμητική κωδικοποίηση ...

- Το ανακτώμενο σήμα είναι ίδιο με το αρχικό
- Περιορισμένοι βαθμοί συμπίεσης
- Απώλειες μόνο λόγω Αναλογικής-Ψηφιακής μετατροπή

Κωδικοποίηση Πηγής

Δ3

▶ Απωλεστικές μέθοδοι

Αν γνωρίζουμε την παραμόρφωση (D) ενός σήματος, τότε η συνάρτηση ρυθμού παραμόρφωσης $R(D)$ δίνει το κάτω φράγμα για το ρυθμό (R)

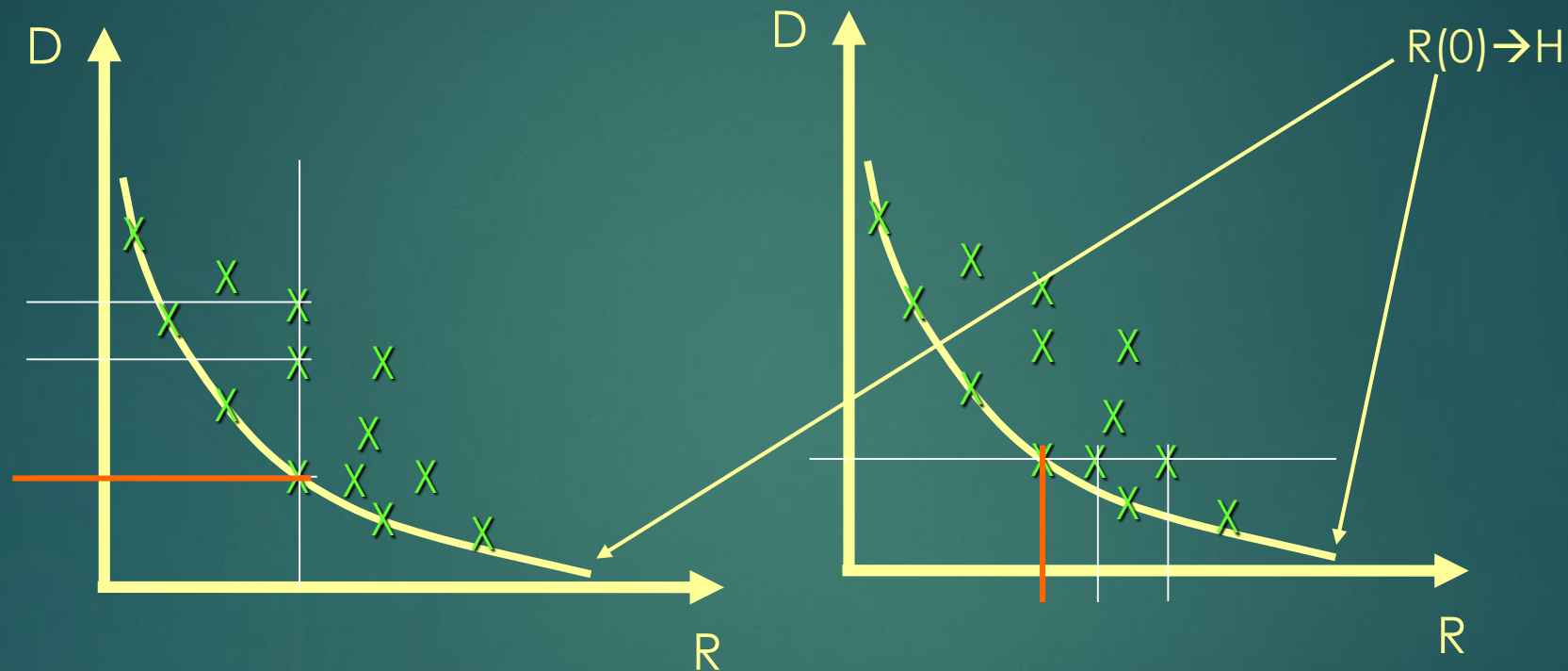
[Shannon]

Πρακτικές τεχνικές: Χρήση μετασχηματισμών και κβάντιση

- Το ανακτώμενο σήμα δεν είναι ίδιο με το αρχικό
- Μεγάλοι βαθμοί συμπίεσης
- Πώς προσδιορίζουμε την $R(D)$;

Καμπύλη Ρυθμού-Παραμόρφωσης

Δ3



- ▶ Ποιά είναι η ελάχιστη παραμόρφωση (D) για δεδομένο ρυθμό (R);
- ▶ Ποιός είναι ο μικρότερος ρυθμός (R) για συγκεκριμένη παραμόρφωσή (D);

Κατανομή των bits

- ▶ Έστω R_{tot} ο επιθυμητός συνολικός ρυθμός για κάθε διάνυσμα

$$u = [u_1, u_2, \dots, u_n]^T$$

Τότε αν R_k ο ρυθμός για κάθε συνιστώσα προκύπτει ότι

$$\sum_{k=1}^n R_k = R_{tot}$$

- ▶ Πώς επιλέγουμε τα R_1, R_2, \dots, R_k ώστε να ελαχιστοποιήσουμε τη συνολική παραμόρφωση D_{tot}

Κατανομή των bits

- ▶ Αναζητούμε το ελάχιστο της ποσότητας

$$D_1(R_1) + D_2(R_2) + \dots + D_n(R_n)$$

με εξαντλητικές δοκιμές!

- ▶ Μήπως μπορεί να επιτευχθεί ο προσδιορισμός με καλύτερο τρόπο;
 - ▶ Ναι, αν είναι γνωστή η κατανομή που ακολουθούν οι συνιστώσες του διανύσματος u

Συνάρτηση $R(D)$

Δ3

- ▶ Αποδεικνύεται ότι για Gaussian πηγή χωρίς μνήμη, της οποίας κάθε δείγμα έχει μέση τιμή μηδέν και διασπορά σ^2 , ισχύει ότι :

$$D(R) = \sigma^2 \cdot 2^{-2 \cdot R}$$

Και ισοδύναμα

$$R(D) = \begin{cases} \frac{1}{2} \cdot \log \frac{\sigma^2}{D} & 0 \leq D \leq \sigma^2 \\ 0 & \text{αλλιώς} \end{cases}$$

- ▶ Είναι προφανές ότι με βάση τον προηγούμενο περιορισμό θα ισχύει ότι

$$D_k(R_k) = \sigma_k^2 \cdot 2^{-2 \cdot R_k}$$

- ▶ Διακρίνουμε περιπτώσεις

- $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \dots = \sigma_n^2 = \overline{\sigma_k^2}$
- $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2 \neq \dots \neq \sigma_n^2$

όπου

$$\overline{\sigma_k^2} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \sigma_k^2$$

Ίσες Διασπορές

► Έχουμε δει ότι

$$\sum_{k=1}^n R_k = R_{tot} \quad \text{και θα ισχύει} \quad R_1 = R_2 = \dots = R_n = R_c$$

ΟΠΟΤΕ $R_c = \frac{R_{tot}}{n}$

► Επίσης

$$D_{mean} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n D_k(R_k) \Rightarrow D_{mean} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \sigma_k^2 \cdot 2^{-2 \cdot R_k} \Rightarrow$$

$$D_{mean} = \sigma^2 \cdot 2^{-2 \cdot R_c} \Rightarrow D_{mean} = \sigma^2 \cdot 2^{-2 \cdot \frac{R_{tot}}{n}}$$

Ανισες Διασπορές

▶ Έστω $\sigma_1^2 \geq \sigma_2^2 \geq \dots \geq \sigma_n^2$.

Τότε πρέπει να ελαχιστοποιήσουμε την παράσταση:

$$\sigma_1^2 \cdot 2^{-2 \cdot R_1} + \sigma_2^2 \cdot 2^{-2 \cdot R_2} + \dots + \sigma_k^2 \cdot 2^{-2 \cdot R_k}$$

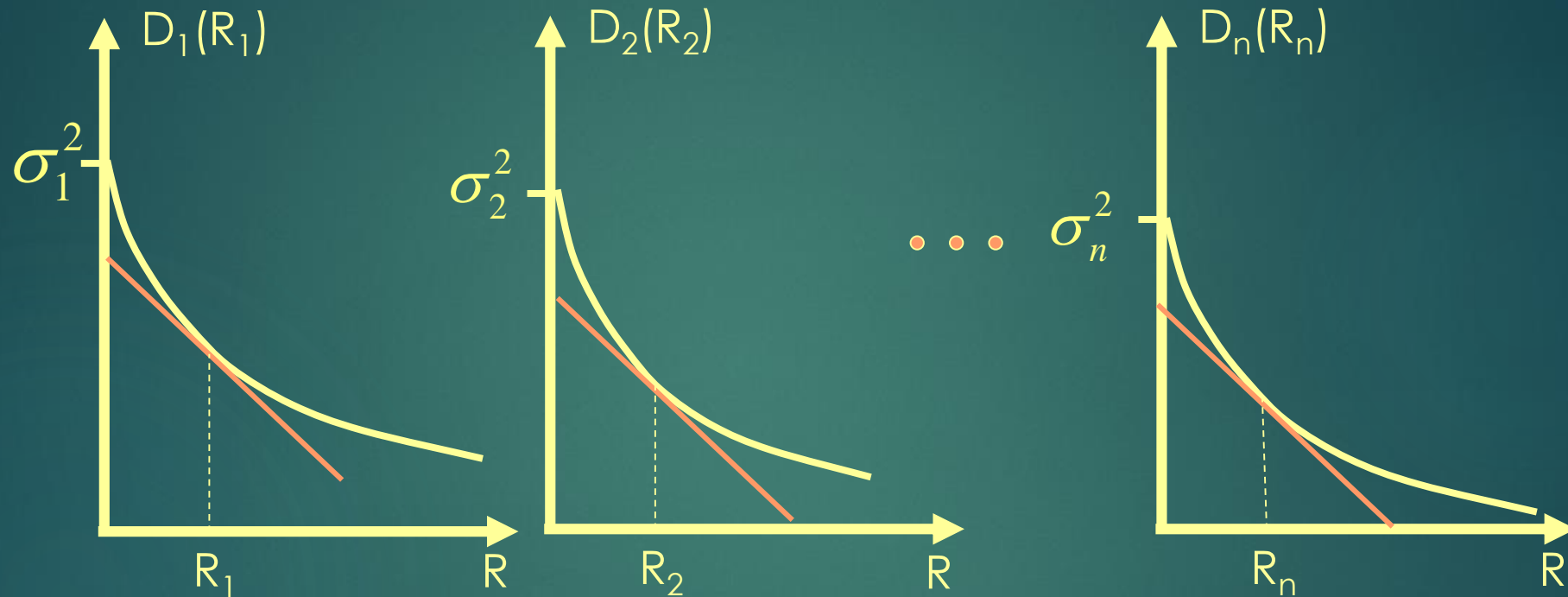
με βάση τον περιορισμό: $\sum_{k=1}^n R_k = R_{tot}$

Ποιοτικά η βέλτιστη επιλογή θα πρέπει να ικανοποιεί την :

$$R_1 \geq R_2 \geq \dots \geq R_n$$

Ανισες Διασπορές

Δ3



Ποσοτικά, η εκλογή των ρυθμών R_1, R_2, \dots, R_n γίνεται με βάση τον ισχυρισμό ότι η συνολική παραμόρφωση ελαχιστοποιείται όταν

$$\frac{dD_1(R_1)}{dR_1} = \frac{dD_2(R_2)}{dR_2} = \dots = \frac{dD_n(R_n)}{dR_n} = -\lambda$$

Άνισες διασπορές

- ▶ Για τον τυχαίο όρο $D_k(R_k)$ θα ισχύει ότι:

$$\left. \begin{aligned} D_k(R_k) &= \sigma_k^2 \cdot 2^{-2 \cdot R_k} \\ \frac{dD_k(R_k)}{dR_k} &= -\lambda \end{aligned} \right\} \Rightarrow -2 \cdot \sigma_k^2 \cdot \ln 2 \cdot 2^{-2 \cdot R_k} = -\lambda \Rightarrow$$

$$D_k(R_k) = \frac{\lambda}{2 \cdot \ln 2} = \text{const.}$$

Άρα $D_{mean} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n D_k(R_k) \Rightarrow D_{mean} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \frac{\lambda}{2 \cdot \ln 2} \Rightarrow D_{mean} = \frac{\lambda}{2 \cdot \ln 2} = D_k$

Άνισες Διασπορές

Δ3

- ▶ Ποιά σχέση μας δίνει τους ρυθμούς R_k ;
Με βάση τους προηγούμενους υπολογισμούς έχουμε:

$$2 \cdot \sigma_{\kappa}^2 \cdot \ln 2 \cdot 2^{-2 \cdot R_k} = \lambda \Rightarrow R_k = -\frac{1}{2} \log_2 \frac{\lambda}{\sigma_{\kappa}^2 \cdot 2 \cdot \ln 2} \Rightarrow$$

$$R_k = -\frac{1}{2} \log_2 \left(\frac{D_k}{\sigma_{\kappa}^2} \right)$$

- ▶ Ο συνολικός ρυθμός γίνεται:

$$R_{tot} = \sum_{k=1}^n R_k = -\frac{1}{2} \sum_{k=1}^n \log_2 \left(\frac{D_k}{\sigma_k^2} \right) = -\frac{1}{2} \log_2 \frac{D^n}{\prod_{k=1}^n \sigma_k^2}$$

- ▶ Ενώ η μια πιο γενική έκφραση για τη συνολική μέση παραμόρφωση D_{mean} μπορεί να γραφεί ως:

$$D = 2^{-2 \cdot \frac{R_{tot}}{n}} \cdot \sqrt[n]{\prod_{k=1}^n \sigma_k^2} \xrightarrow{D_{mean}=D} D_{mean} = 2^{-2 \cdot \frac{R_{tot}}{n}} \cdot \sqrt[n]{\prod_{k=1}^n \sigma_k^2}$$

Άνισες Διασπορές

Δ3

- ▶ Αντίστοιχα με βάση το τελευταίο αποτέλεσμα προκύπτει ότι:

$$R_k = \frac{R_{tot}}{n} - \frac{1}{2} \log_2 \frac{\sqrt[n]{\prod_{i=1}^n \sigma_i^2}}{\sigma_k^2}$$

- ▶ Συμπεράσματα

- ▶ Όσο μεγαλύτερη η διασπορά τόσο μεγαλύτερος ο ρυθμός που απαιτείται για κάποιο R_k ώστε να ελαχιστοποιηθεί η παραμόρφωση
- ▶ Όσο αυξάνεται η ανισοκατανομή στα σ_k^2 τόσο μειώνεται η D_{mean} άρα και η D_{tot} για σταθερό ρυθμό R_{tot}

Οριακές καμπύλες διαφόρων σ.π.π. για μετρική MSE (Όριο Shannon)

- ▶ Gaussian σ.π.π.

$$D_S(R) = \sigma^2 \cdot 2^{-2 \cdot R}$$

- ▶ Laplacian σ.π.π.

$$D_S(R) = \frac{e}{\pi} \cdot \sigma^2 \cdot 2^{-2 \cdot R}$$

- ▶ Ομοιόμορφη σ.π.π.

$$D_S(R) = \frac{6}{\pi \cdot e} \cdot \sigma^2 \cdot 2^{-2 \cdot R}$$

Άσκηση 3.1

Δ3

- ▶ Έστω μία δυαδική πηγή χωρίς μνήμη με ισοπίθανα σύμβολα. Αν θεωρήσουμε ότι κατά την εκπομπή N συμβόλων η πηγή εκπέμπει μόνο τα $N-1$ ενώ το άλλο αποκωδικοποιείται τυχαία στο δέκτη και ότι για την εκτίμηση της παραμόρφωσης της πηγής χρησιμοποιείται η μετρική Hamming,
- ▶ να υπολογίσετε το ρυθμό εκπομπής
- ▶ Να βρείτε μία σχέση που συνδέει το ρυθμό με την παραμόρφωση της πηγής.

Άσκηση 3.2 (Proakis 6.42)

Δ3

- ▶ Αν μία συνάρτηση ρυθμού παραμόρφωσης για μία Laplacian σ.π.π. $f_X(x) = \frac{1}{2\lambda} \cdot e^{-\frac{|x|}{\lambda}}$ και παραμόρφωση $d(x, \hat{x}) = |x - \hat{x}|$ δίνεται από τη σχέση

$$R(D) = \begin{cases} \log_2 \frac{\lambda}{D} & 0 \leq D \leq \lambda \\ 0 & D > \lambda \end{cases}$$

- ▶ Να υπολογίσετε πόσα bits/δείγμα απαιτούνται για την επίτευξη παραμόρφωσης που δεν υπερβαίνει την τιμή $\frac{\lambda}{2}$
- ▶ Πώς επιδρά η τιμή του λ στην γραφική παράσταση της καμπύλης $R(D)$

Άσκηση 3.3

Δ3

- ▶ Να υπολογίσετε την οριακή καμπύλη ρυθμού παραμόρφωσης, θεωρώντας μετρική μέσου τετραγωνικού σφάλματος για τις ακόλουθες σ.π.π.

- ▶ $f_X(x) = \lambda \cdot e^{-\lambda x}, x > 0$ (ισχύει : $D_S(R) = \frac{e}{2\pi} \sigma^2 \cdot 2^{-2R}$)

- ▶ $f_X(x) = \frac{\lambda}{2} \cdot e^{-\lambda \cdot |x|}$ (ισχύει : $D_S(R) = \frac{e}{\pi} \sigma^2 \cdot 2^{-2R}$)

- ▶ Για την ίδια παραμόρφωση και για την ίδια τιμή του λ ποια πηγή από τις δύο απαιτεί μικρότερο ρυθμό;