

Ψηφιακές Τηλεπικοινωνίες

Θεωρία Πληροφορίας:

Χωρητικότητα Καναλιού

Χωρητικότητα Καναλιού

- Η θεωρία πληροφορίας περιλαμβάνει μεταξύ άλλων:
 - κωδικοποίηση πηγής
 - κωδικοποίηση καναλιού
- **Κωδικοποίηση πηγής:**
 - πόση πληροφορία έχει μια πηγή;
 - πόσο μπορώ να τη συμπιέσω;
 - τι παραμόρφωση εισάγεται κατά τη συμπίεση;
 - γιατί χρησιμοποιούνται κωδικοποιητές πηγής;
- **Κωδικοποίηση καναλιού:**
 - πόσο «καλό» είναι ένα κανάλι;
 - πόσο υποβαθμίζεται η πληροφορία που διέρχεται από αυτό;
 - ποιος είναι ο μέγιστος ρυθμός μετάδοσης δεδομένων από ένα κανάλι;
 - γιατί χρησιμοποιούνται κωδικοποιητές καναλιού;

Κωδικοποίηση Καναλιού

- **Στόχος:** η μετάδοση πληροφορίας μέσα από ένα κανάλι
 - με όσο το δυνατόν μεγαλύτερο ρυθμό
 - αλλά και αξιόπιστα

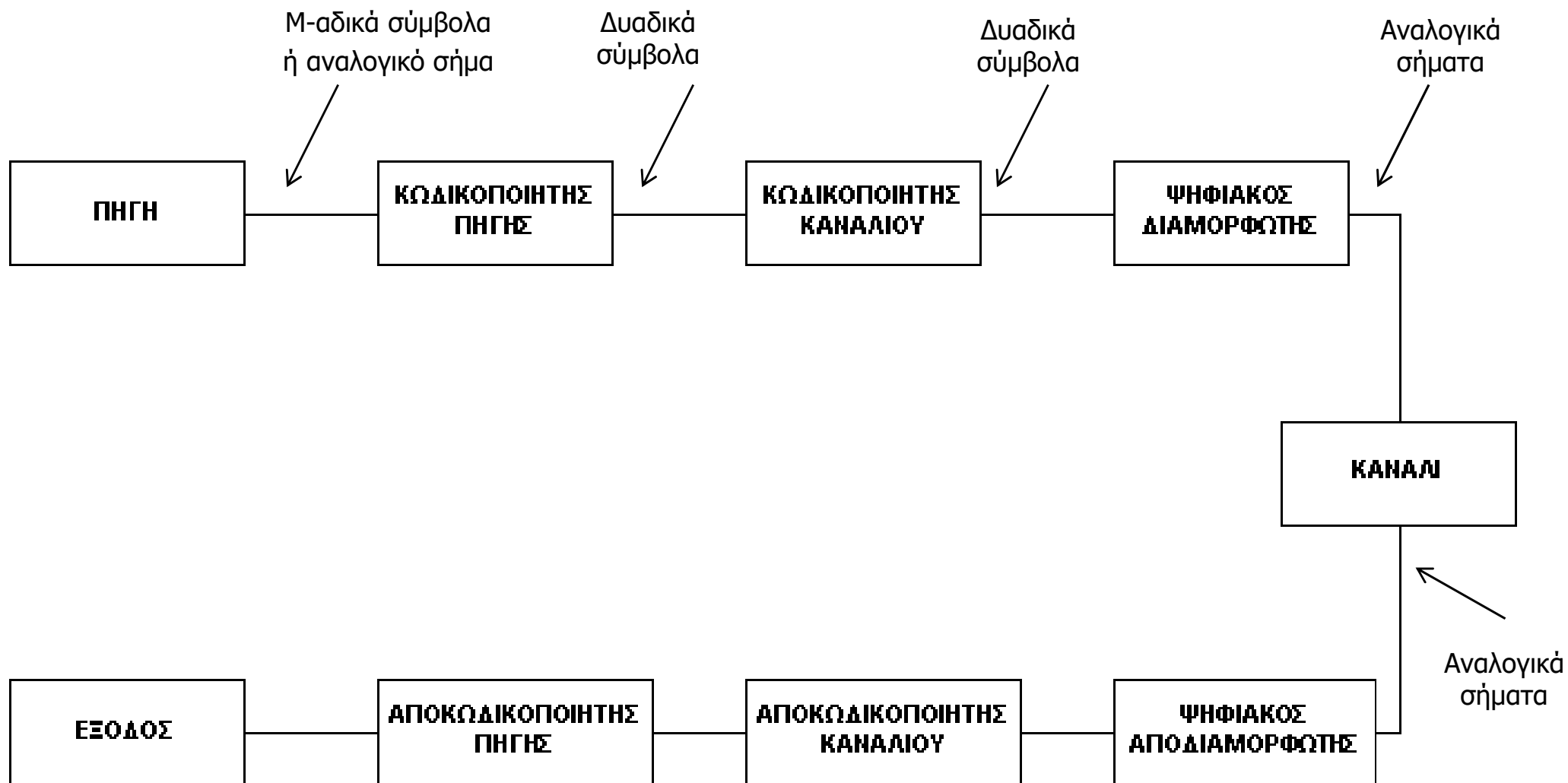


- Κάθε κανάλι εισάγει θόρυβο στο μεταδιδόμενο σήμα
- **Αποτέλεσμα:**
 - η μετάδοση μπορεί να περιέχει **λάθη** (λίγα ή πολλά)
 - **θεμελιώδη όρια** στο ρυθμό/ισχύ μετάδοσης και στην πιθανότητα σφάλματος
- **Μπορεί να γίνει μετάδοση χωρίς λάθη όταν υπάρχει θόρυβος;**

Διάκριση Καναλιών

- Η κατηγοριοποίηση των καναλιών είναι αντίστοιχη της κατηγοριοποίησης των πηγών
- Ως προς το **χρόνο**:
 - συνεχούς χρόνου
 - διακριτού χρόνου
- Ως προς το **αλφάβητο** του μεταδιδόμενου σήματος:
 - συνεχούς αλφαβήτου (κυματομορφή)
 - διακριτού αλφαβήτου (π.χ. bits, σύμβολα)
- Το κανάλι συνεχούς χρόνου μπορεί να μετατραπεί σε διακριτού:
 - θα πρέπει όμως να είναι πεπερασμένου εύρους ζώνης
 - και να δειγματοληπτηθεί σύμφωνα με το όριο Nyquist
- **Εστιάζουμε σε κανάλια διακριτού χρόνου και διακριτού αλφαβήτου**
- **Σημείωση:** Τα κανάλια αυτά εμπεριέχουν ως μέρη τους τα συνεχή κανάλια

Βλ. Εισαγωγή: Βασική Δομή Ψ.Τ.Σ.



Διακριτό Κανάλι Χωρίς Μνήμη

- Discrete Memoryless Channel (DMC)
- Είναι το απλούστερο αλλά και βασικότερο μοντέλο καναλιού



- Διακριτό:
 - διακριτού χρόνου
 - η είσοδος και η έξοδος ανήκουν σε διακριτά αλφάβητα
- Χωρίς Μνήμη: κάθε έξοδος εξαρτάται μόνο από την αντίστοιχη είσοδο και όχι από παλαιότερες

Περιγραφή ενός DMC

- Αλφάβητο Εισόδου

$$X = \{x_0, x_1, \dots, x_{J-1}\}$$

- Αλφάβητο Εξόδου

$$Y = \{y_0, y_1, \dots, y_{K-1}\}$$

- Το πλήθος των δύο αλφαβήτων δεν είναι απαραίτητα ίσο, ενδεχομένως $J > K$ ή $J < K$ (βλέπε ασκήσεις)
- Για ευκολία θα θεωρήσουμε στη συνέχεια $J = K$
- Η είσοδος και η έξοδος είναι **τυχαίες μεταβλητές**

- Ποιες ποσότητες χαρακτηρίζουν το κανάλι;

- Πιθανότητες μετάβασης

$$p(y_k | x_j) = P(Y = y_k | X = x_j) \quad \forall k, j$$

- **Φυσική Σημασία:** η πιθανότητα να λάβω στην έξοδο του καναλιού y_k , αν έστειλα x_j (υπό συνθήκη πιθανότητας)

Βασικές Σχέσεις

1. Πιθανότητες μετάβασης: εφόσον πρόκειται για πιθανότητες

$$0 \leq p(y_k | x_j) \leq 1$$

*JxK πίνακας πιθανοτήτων
μετάβασης*

2. Κατά σύμβαση (συνήθως) θεωρούμε

- $j=k$, σωστή μετάδοση συμβόλου x_j
- $j \neq k$, λανθασμένη μετάδοση συμβόλου x_j

3. Άθροισμα ως προς τις εξόδους

$$\sum_{k=0}^{K-1} p(y_k | x_j) = 1$$

Οι δεσμευμένες πιθανότητες του αθροίσματος είναι τα στοιχεία μιας αντίστοιχης γραμμής του πίνακα μετάβασης (j : δείκτης γραμμής)

Right stochastic matrix

- **Ερμηνεία:** Αν στάλθηκε το x_j , τότε η έξοδος θα είναι σίγουρα κάποιο από τα y_k

Βασικές Σχέσεις (2)

4. Από κοινού πιθανότητα (κανόνας Bayes)

$$p(x_j, y_k) = p(y_k | x_j) p(x_j) = p(x_j | y_k) p(y_k)$$

- $p(x_j)$: η (a-priori) πιθανότητα του συμβόλου x_j , δηλαδή η πιθανότητα εμφάνισης του συμβόλου x_j

5. Για τις πιθανότητες εμφάνισης των συμβόλων εξόδου ισχύει

$$\begin{aligned} p(y_k) &= p(x_0, y_k) + \dots + p(x_{J-1}, y_k) \\ &= \sum_{j=0}^{J-1} p(x_j, y_k) = \sum_{j=0}^{J-1} p(y_k | x_j) p(x_j) \end{aligned}$$

Βασικές Σχέσεις (3)

6. Πιθανότητα εσφαλμένης μετάδοσης:

- το σφάλμα συμβαίνει όταν $j \neq k$ (με $p(y_k | x_j)$)
- για συγκεκριμένο x_j η πιθανότητα λάθους είναι

$$\sum_{k \neq j} p(y_k | x_j)$$

- Η μέση πιθανότητα λάθους είναι:
- η μέση τιμή της για όλα τα x_j δίνεται ως

$$P_e = \sum_{j=0}^{J-1} p(x_j) \sum_{k \neq j} p(y_k | x_j) = \sum_{j=0}^{J-1} \sum_{k \neq j} p(x_j, y_k)$$

- η πιθανότητα σωστής μετάδοσης είναι

$$P_c = 1 - P_e$$

Πότε ένα κανάλι είναι «καλό»;

- Ερωτήματα που – μεταξύ άλλων - θα απαντήσουμε:
 - Πόσο γρήγορα μπορώ να στείλω μέσα από ένα κανάλι;
 - Πότε ένα κανάλι δεν εισάγει πολλά σφάλματα;
 - Είναι δυνατόν να υπάρχει θόρυβος και παρόλα αυτά να μην έχουμε σφάλματα;

- **Παράδειγμα:**

Έστω δυαδική πηγή (χωρίς μνήμη) που παράγει ισοπίθανα σύμβολα με ρυθμό 1000/sec τα οποία στη συνέχεια διέρχονται μέσα από ένα δυαδικό συμμετρικό και χωρίς μνήμη κανάλι. Η πιθανότητα σωστής μετάβασης μέσα από το κανάλι είναι 0.95. Ποιος είναι ο ρυθμός μεταβίβασης πληροφορίας;

Πότε ένα κανάλι είναι «καλό»;

- Για να προχωρήσουμε θα πρέπει να χρησιμοποιήσουμε κατάλληλα κάποιες βασικές έννοιες που σχετίζονται με την ποσοτικοποίηση της πληροφορίας
- Εντροπία $H(X)$:
 - η αβεβαιότητα που έχουμε για την τυχαία μεταβλητή X
 - στα προηγούμενα μαθήματα το X ήταν η πηγή
 - εδώ, η πηγή είναι πλέον η είσοδος του καναλιού δηλαδή η πληροφορία που θέλω να μεταδώσω
 - η X είναι άγνωστη στο δέκτη και έχει εντροπία:

$$H(X) = -\sum_{j=0}^{J-1} p(x_j) \log_2 p(x_j)$$

Από Κοινού Εντροπία

- Αν συνδυάσω δύο πηγές X και Y , μπορώ να δημιουργήσω μία νέα πηγή $Z=(X,Y)$
- Η εντροπία της Z συνδέεται με τις **από κοινού πιθανότητες εμφάνισης** των δύο τ.μ.
- **Από Κοινού (Συνδυασμένη) Εντροπία**

$$H(X,Y) = -\sum_x \sum_y p(x,y) \log_2 p(x,y)$$

- **Φυσική Σημασία:** η αβεβαιότητα που έχω για το συνδυασμό των δύο τ.μ. (της από κοινού εμφάνισης τους)
- **Παράδειγμα:**
 X : ύψος βροχής τον Μάιο $\{x_0, x_1\} = \{\text{«μικρό»}, \text{«καλό»}\}$
 Y : αγροτική παραγωγή τον Ιούλιο $\{y_0, y_1\} = \{\text{«μέτρια»}, \text{«καλή»}\}$

Υπό Συνθήκη Εντροπία

- Τι γίνεται όταν γνωρίζω την τιμή της μίας εκ των δύο τ.μ.;
- Γνωρίζοντας το Y , αλλάζει η αβεβαιότητα για το X
- *Αν, π.χ., προκύψει στην έξοδο το y_1 τότε η μέση αβεβαιότητα για το X είναι:*

$$H(X | Y = y_1) = - \sum_{j=0}^{J-1} p(x_j | y_1) \log_2 p(x_j | y_1)$$

- Για κάθε τιμή y_k της τ.μ. Y έχουμε μία αντίστοιχη μέση αβεβαιότητα για την X , την $H(X|Y=y_k)$
- Η μέση τιμή των παραπάνω ποσοτήτων είναι η **υπό συνθήκη εντροπία**

Υπό Συνθήκη Εντροπία (2)

- Υπό Συνθήκη Εντροπία:

$$\begin{aligned} H(X|Y) &= \sum_{k=0}^{K-1} H(X|y_k) p(y_k) \\ &= -\sum_j \sum_k p(x_j|y_k) p(y_k) \log_2 p(x_j|y_k) \\ &= -\sum_{j=0}^{J-1} \sum_{k=0}^{K-1} p(x_j, y_k) \log_2 p(x_j|y_k) \end{aligned}$$

- **Φυσική Σημασία:** Πόση είναι η αβεβαιότητα για την X , αν γνωρίζω την τιμή (έκβαση) της Y . Εναλλακτικά, πόση είναι η πληροφορία που “απομένει” στην X δοθέντος ότι έχω παρατηρήσει την Y .
- **Ερώτηση 1:** Αν γνωρίζω το Y , η αβεβαιότητα για το X αυξάνεται, μειώνεται, ή παραμένει σταθερή;
- **Ερώτηση 2:** Πότε είναι $H(X|Y) = 0$ και πότε $H(X|Y) = H(X)$;

Υπό Συνθήκη Εντροπία (3)

- **Ιδιότητα 1:** Χρησιμοποιώντας τους ορισμούς και τις προηγούμενες ιδιότητες, μπορεί να αποδειχθεί ότι

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

- **Ιδιότητα 2:** Αν οι πηγές είναι ανεξάρτητες, τότε

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

Αμοιβαία Πληροφορία

- **Εντροπία πηγής $H(X)$** : η πληροφορία (αβεβαιότητα) της X
- **Υπό Συνθήκη Εντροπία $H(X|Y)$** : η αβεβαιότητα για την X αν ξέρω την τιμή της Y
- Η διαφορά των δύο μεγεθών: $I(X;Y) = H(X) - H(X|Y)$

ονομάζεται **Αμοιβαία Πληροφορία** και είναι:

- η ποσότητα πληροφορίας που παρέχεται από την τυχαία μεταβλητή Y για την X , *ή ισοδύναμα*:
 - *η ποσότητα της αβεβαιότητας που διαλύεται για την X όταν παρατηρώ την Y*
- Η **αμοιβαία πληροφορία** είναι ένα σημαντικό μέγεθος για
 - την κωδικοποίηση πηγής
 - την κωδικοποίηση καναλιού

Αμοιβαία Πληροφορία και Κανάλι

- Ο δέκτης δε γνωρίζει την είσοδο του καναλιού (X),
 - αλλά βλέπει την έξοδό του (Y)
- Η X μεταφέρει ποσότητα πληροφορίας $H(X)$
- Αρχικά, ο δέκτης έχει αβεβαιότητα $H(X)$ για την X
- Η Y είναι εξαρτημένη από την είσοδο του καναλιού
 - στην ουσία είναι μια ενθόρυβη έκδοση της X
- Η αβεβαιότητα του δέκτη μειώνεται σε $H(X|Y)$
- Ο δέκτης έμαθε πληροφορία $H(X)-H(X|Y)$

Αμοιβαία Πληροφορία και Κανάλι (2)

- Η **αμοιβαία πληροφορία** είναι το ποσό της πληροφορίας που έμαθε ο δέκτης
 - για την είσοδο του καναλιού X
 - παρατηρώντας την έξοδο του καναλιού Y
- Όσο **μεγαλύτερη** είναι η αμοιβαία πληροφορία,
 - τόσο **καλύτερο είναι το κανάλι** (τουλάχιστον απέναντι στη X)
 - τόσο περισσότερα μας λέει η έξοδος Y για την είσοδο X

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

$$I(X;Y) = \sum_{j=0}^{J-1} \sum_{k=0}^{K-1} p(x_j, y_k) \log_2 \left[\frac{p(y_k / x_j)}{p(y_k)} \right]$$

Ιδιότητες Αμοιβαίας Πληροφορίας

1. Μη αρνητική: $I(X;Y) \geq 0$

– πότε ισχύει η ισότητα;

2. Συμμετρία: $I(X;Y) = I(Y;X)$ $TX \rightarrow RX, RX \rightarrow TX$

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

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

5. $I(X;Y) \leq \min\{H(X), H(Y)\}$

Ιδιότητες Αμοιβαίας Πληροφορίας (ΟΧΙ)

6. Υπό συνθήκη αμοιβαία πληροφορία

$$\begin{aligned} I(X; Y | Z) &= \sum_z I(X; Y | z) p(z) \\ &= H(X | Z) - H(X | Y, Z) \end{aligned}$$

7. Κανόνας αλυσίδας για την αμοιβαία πληροφορία

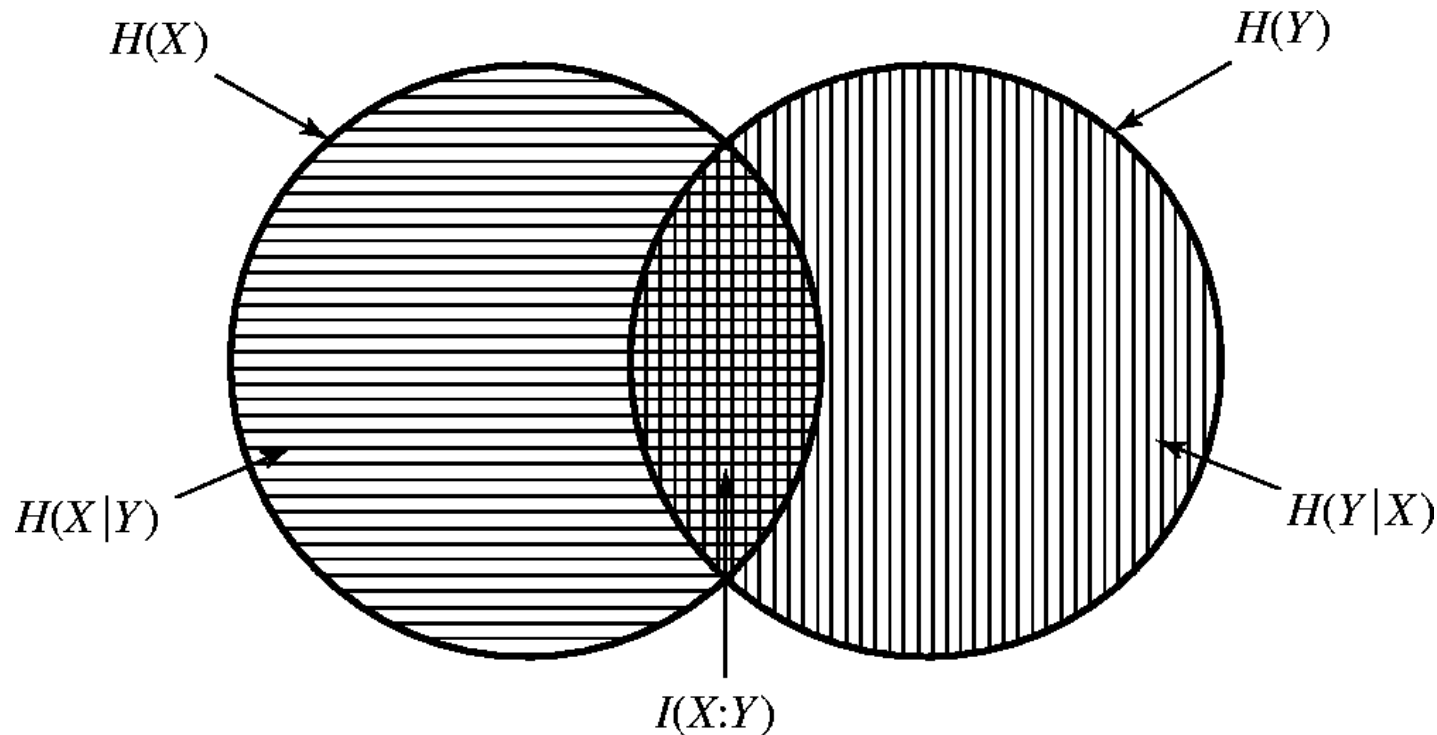
$$I(X, Y; Z) = I(X; Z) + I(Y; Z | X)$$

8. Γενίκευση κανόνα αλυσίδας

$$\begin{aligned} I(X_1, X_2, \dots, X_n; Y) &= I(X_1; Y) + I(X_2; Y | X_1) \\ &\quad + \dots + I(X_n; Y | X_1, X_2, \dots, X_{n-1}) \end{aligned}$$

Σχέση Ποσοτήτων

- Εντροπία – Υπό Συνθήκη Εντροπία – Αμοιβαία Πληροφορία



- **Ερώτηση:** Ποια ποσότητα είναι η ένωση όλων των γραμμοσκιασμένων περιοχών;
- **Απάντηση:** $H(X, Y)$

Χωρητικότητα Καναλιού C

- Χωρητικότητα Καναλιού (Channel Capacity):
 - ο μέγιστος ρυθμός μετάδοσης από ένα κανάλι
 - εκφράζεται ανά χρήση του καναλιού (bits/channel use)
channel use \equiv symbol slot (χωρίς κωδικ. καναλιού)
- Χωρητικότητα Καναλιού και Αμοιβαία Πληροφορία
 - $I(X;Y)$ είναι το ποσό της πληροφορίας που έμαθε ο δέκτης για την είσοδο X του καναλιού παρατηρώντας την έξοδο Y
 - Η χωρητικότητα C είναι η μέγιστη πληροφορία που μπορεί να περάσει σωστά από το κανάλι
- Διαφορές:
 - η χωρητικότητα είναι ένα μέγεθος που χαρακτηρίζει το κανάλι αποκλειστικά
 - η αμοιβαία πληροφορία εξαρτάται από
 - » τις πιθανότητες μετάβασης $p(y_k|x_j)$ (κανάλι)
 - » τις πιθανότητες εμφάνισης $p(x_j)$ (πηγή)

Χωρητικότητα Καναλιού (2)

- **Παράδειγμα 1:** δύο πηγές μεταδίδονται (όχι ταυτόχρονα) πάνω από το ίδιο κανάλι και παρατηρούνται οι αντίστοιχες έξοδοι

$$H(X_1)=1, \quad H(X_1|Y_1)=0.8, \quad I(X_1;Y_1)=0.2$$

$$H(X_2)=1.5, \quad H(X_2|Y_2)=0.3, \quad I(X_2;Y_2)=1.2$$

- ποια είναι η χωρητικότητα του καναλιού;
- σίγουρα είναι μεγαλύτερη από 1.2 (ή ίση)

- **Παράδειγμα 2:** μία πηγή μεταδίδεται μέσα από δύο κανάλια

$$H(X)=1, \quad H_1(X|Y_1)=0.8, \quad I_1(X;Y_1)=0.2$$

$$H_2(X|Y_2)=0.5, \quad I_2(X;Y_2)=0.5$$

- Ποιο κανάλι είναι καλύτερο;
- το δεύτερο κανάλι «φέρθηκε» καλύτερα στην πηγή αυτή
- ίσως όμως η πηγή αυτή ήταν καλύτερα προσαρμοσμένη να περάσει πάνω από το δεύτερο κανάλι
- αυτό δεν σημαίνει ότι το πρώτο κανάλι είναι πάντοτε χειρότερο

Ορισμός Χωρητικότητας

- Προκειμένου να μην εξαρτάται η χωρητικότητα από την εκάστοτε πηγή, ορίζουμε

Χωρητικότητα ενός DMC είναι η μέγιστη τιμή της αμοιβαίας πληροφορίας $I(X;Y)$ ως προς όλες τις δυνατές κατανομές του αλφαβήτου εισόδου X

$$C = \max_{\{p(x_j)\}} I(X;Y)$$

- Η C είναι πλέον **συνάρτηση μόνο των πιθανοτήτων μετάβασης** του καναλιού και όχι και των a-priori πιθανοτήτων
- **Σημείωση:** ανατρέξτε στον ορισμό της συνάρτησης ρυθμού-παραμόρφωσης (βλ. επόμενο σετ διαφανειών) και συγκρίνετέ τον με αυτόν της χωρητικότητας

Υπολογισμός Χωρητικότητας

- Για να υπολογίσουμε τη χωρητικότητα ενός καναλιού:
 - μεγιστοποιούμε την έκφραση που δίνει την $I(X;Y)$
 - ως προς τα $p(x_j)$
 - λαμβάνοντας υπόψη ότι

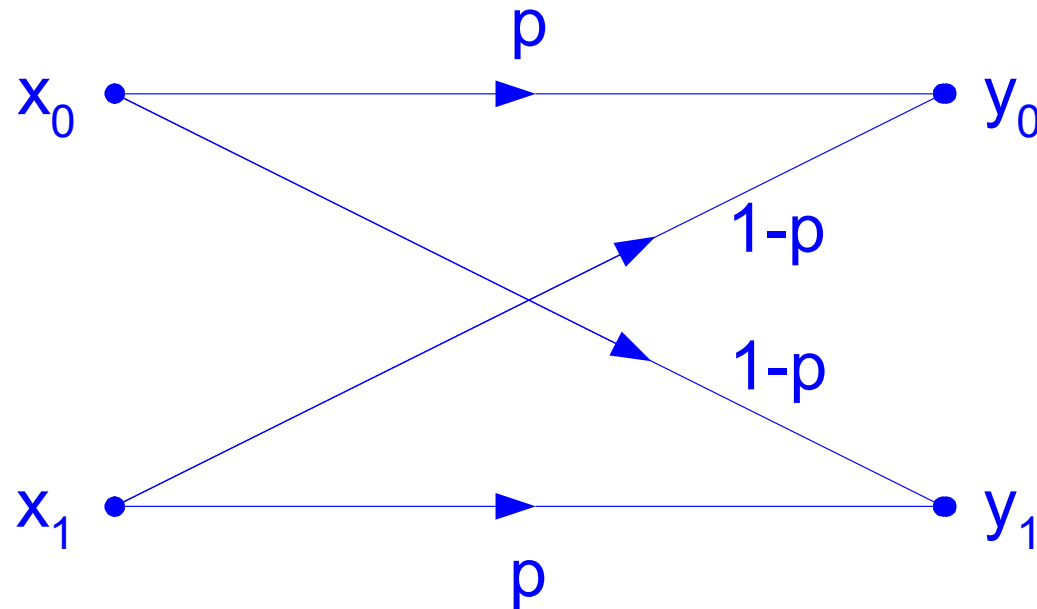
$$0 \leq p(x_j) \leq 1$$

$$\sum_{j=0}^{J-1} p(x_j) = 1$$

- Πρόκειται για ένα **πρόβλημα μεγιστοποίησης υπό συνθήκες** (*constrained maximization*)
- Γενικά δεν είναι εύκολη η λύση του (ειδικά όταν εισάγονται τυχαίες παράμετροι)
- Στη συνέχεια θα μελετήσουμε την απλή περίπτωση του δυαδικού συμμετρικού καναλιού

Δυαδικό Συμμετρικό Κανάλι

- Binary Symmetric Channel (BSC)
- Το απλούστερο και βασικότερο μοντέλο καναλιού



- Δυαδικό: δυαδικά αλφάβητα εισόδου & εξόδου $\{0,1\}$
- Συμμετρικό: το κανάλι αντιμετωπίζει ισότιμα τα '0' και '1'
- Χωρίς μνήμη
- πιθανότητες εμφάνισης $\{p(x_0), 1-p(x_0)\}$
- πιθανότητα σωστής μετάδοσης p

Χωρητικότητα BSC

- **Αποτέλεσμα 1:** η αμοιβαία πληροφορία μεγιστοποιείται για ισοπίθανη είσοδο $p(x_0)=0.5$
 - δικαιολογείται διαισθητικά λόγω της δίκαιης συμπεριφοράς του καναλιού (συμμετρία)
 - θυμηθείτε ότι η ομοιόμορφη πηγή έχει μέγιστη εντροπία
- **Αποτέλεσμα 2:** η χωρητικότητα του BSC δίνεται ως

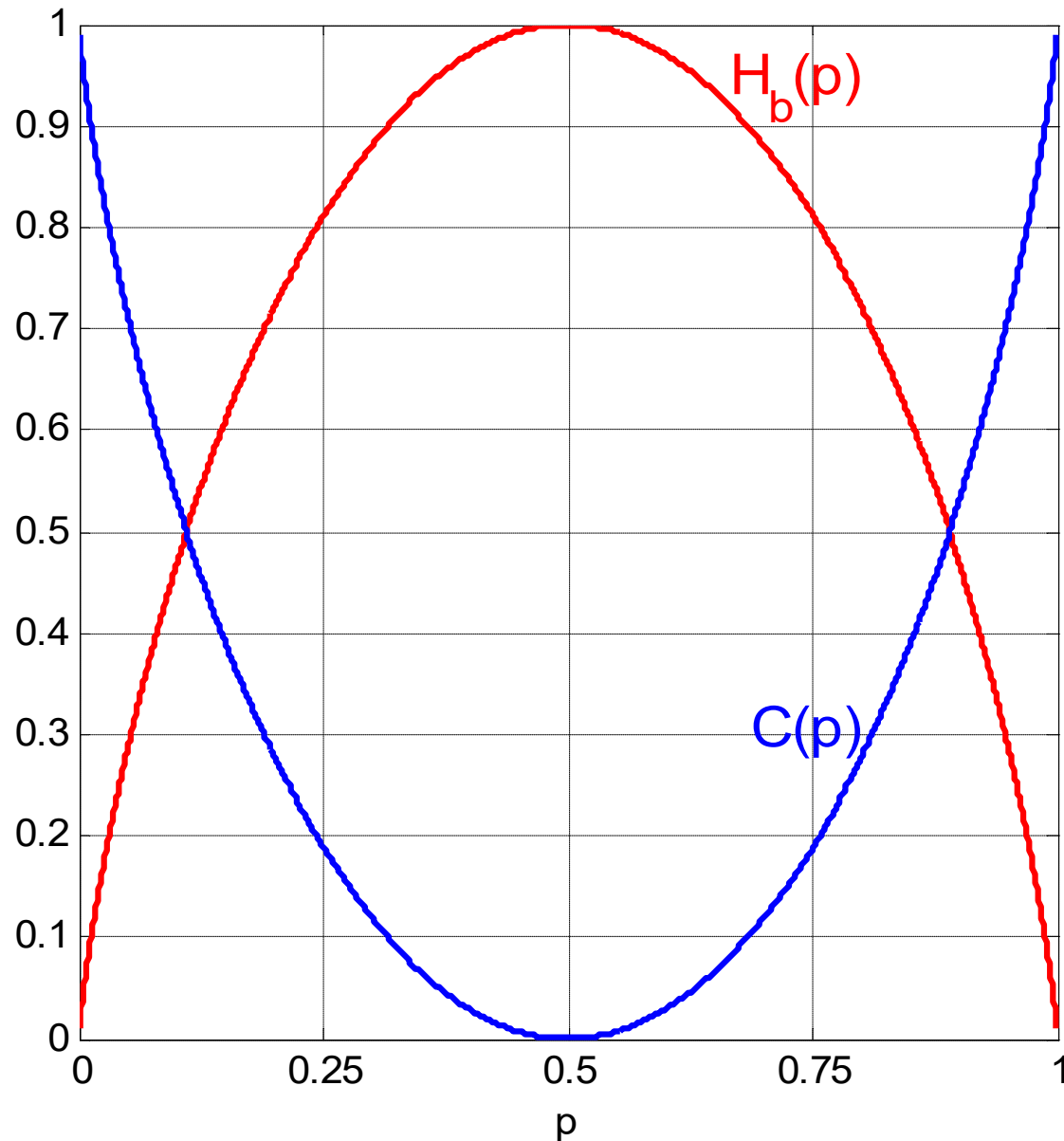
$$C(p) = 1 - (-p \log_2 p - (1-p) \log_2 (1-p))$$

$$\Rightarrow C(p) = 1 - H_b(p),$$

$$\text{όπου } H_b(p) = -p \log_2 p - (1-p) \log_2 (1-p)$$

- $H_b(p)$ η συνάρτηση δυαδικής εντροπίας

Χωρητικότητα BSC (2)



- Σχολιάστε:
 - $C(0)$
 - $C(0.5)$
 - συμμετρία

Θεώρημα Χωρητικότητας Καναλιού

- ή «Δεύτερο Θεώρημα του Shannon»
- **Χρησιμότητα:** ποιος είναι ο μέγιστος ρυθμός αξιόπιστης μετάδοσης μέσα από ένα ενθόρυβο κανάλι;

Θεώρημα: Έστω κανάλι με χωρητικότητα C , μέσα από το οποίο επιθυμούμε να μεταδώσουμε με ρυθμό R

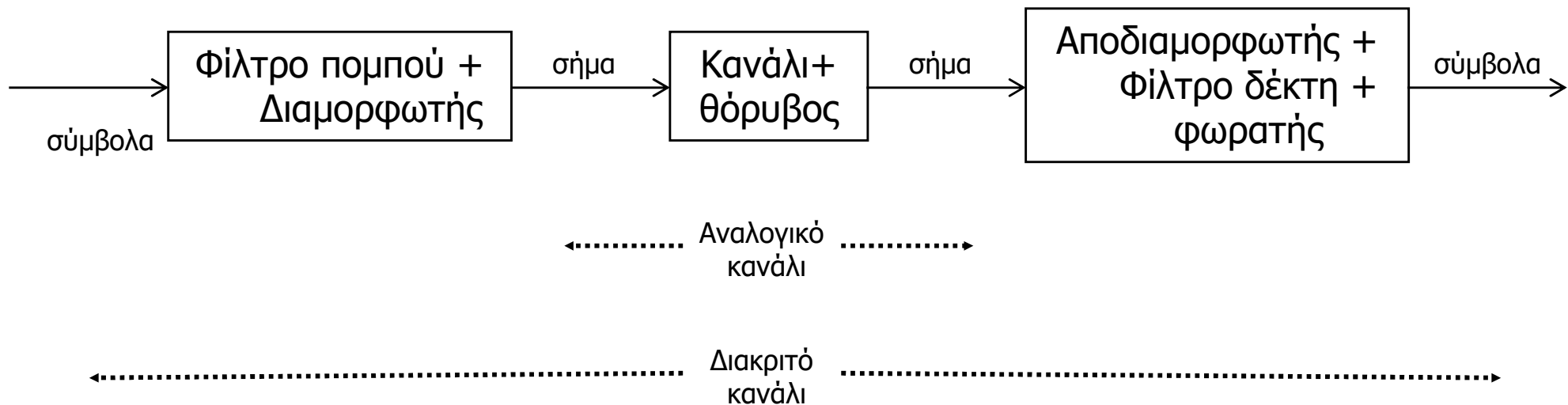
-Αν $R \leq C$, τότε για οσοδήποτε μικρό $\delta > 0$ υπάρχει κώδικας (κωδικοποιητής καναλιού) που να πετυχαίνει πιθανότητα σφάλματος μικρότερη του δ

-Αν $R > C$, τότε όσο πολύπλοκος κι αν είναι ο κωδικοποιητής καναλιού, η πιθανότητα σφάλματος θα είναι μακριά από το 0

- Για να προσεγγίσουμε το όριο του C , θα πρέπει να χρησιμοποιηθούν πολύπλοκοι κώδικες
- Το θεώρημα δεν προτείνει μεθοδολογία κατασκευής κωδικοποιητή καναλιού

Αναλογικό Κανάλι

- Τα παραπάνω ισχύουν για την περίπτωση καναλιών
 - διακριτού χρόνου
 - και διακριτού αλφαβήτου
- Ποιο είναι όμως σε ένα πραγματικό σύστημα το διακριτό κανάλι;



- Ας δούμε τι γίνεται στην περίπτωση του αναλογικού καναλιού

Αναλογικό Κανάλι

- Το **αναλογικό τμήμα** του όλου καναλιού
- Το συνολικό κανάλι είδαμε ότι περιγράφεται ως **διακριτό** κανάλι
- Τα προηγούμενα αποτελέσματα **γενικεύονται** στα κανάλια συνεχούς αλφαβήτου
- Επομένως αρκεί να μελετήσουμε την περίπτωση των **καναλιών συνεχούς αλφαβήτου**
- Άλλωστε ένα **αναλογικό κανάλι** μπορεί να δειγματοληπτηθεί κατάλληλα (η είσοδος και η έξοδος του),
 - και να μετατραπεί σε **διακριτού χρόνου**

Διαφορική Εντροπία (ΟΧΙ)

- Έστω πηγή διακριτού χρόνου αλλά **συνεχούς αλφάβητου**
- Έξοδος πηγής: πραγματικός αριθμός \rightarrow άπειρα bits για αναπαράσταση
- Δεν μπορεί να οριστεί η εντροπία
- Ορίζεται η λεγόμενη **διαφορική εντροπία** ως

$$h(X) = - \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) \log_2 f_X(x) dx$$

- $f_X(x)$: η συνάρτηση πυκνότητας πιθανότητας της X
- Η $h(x)$ δεν έχει το δαισθητικό νόημα της εντροπίας
- μπορεί να πάρει και αρνητικές τιμές

Διαφορική Εντροπία Ομοιόμορφης (ΟΧΙ)

- X ομοιόμορφα κατανομημένο στο συνεχές διάστημα $[0, a]$

$$f_X(x) = \frac{1}{a}, \quad 0 \leq x \leq a$$

- Διαφορική Εντροπία:

$$h(X) = -\int_0^a \frac{1}{a} \log_2 \frac{1}{a} dx = \log_2 a$$

- Για $a < 1$, μπορεί να πάρει και αρνητικές τιμές

Διαφορική Εντροπία Gaussian (OXI)

- X Gaussian κατανομημένη $N(0, \sigma^2)$

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}}$$

- Διαφορική Εντροπία:

$$h(X) = \frac{1}{2} \ln(2\pi e\sigma^2) \text{ nats} = \frac{1}{2} \frac{\log_2(2\pi e\sigma^2)}{\log_2 e} \text{ bits}$$

- Παρατήρηση:

- Όπως η ομοιόμορφη κατανομή μεγιστοποιεί την εντροπία για τις πηγές διακριτού αλφαβήτου
- Η Gaussian κατανομή μεγιστοποιεί τη διαφορική εντροπία για τις πηγές συνεχούς αλφαβήτου

Κανάλια με Συνεχές Αλφάβητο (ΟΧΙ)

- Στις πηγές συνεχούς αλφαβήτου ορίστηκε η διαφορική εντροπία
- Αντίστοιχα για κανάλια συνεχούς αλφαβήτου ορίζονται:
- Από Κοινού Διαφορική Εντροπία

$$h(X, Y) = - \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, y) \log_2 f_{X,Y}(x, y) dx dy$$

- Υπό Συνθήκη Διαφορική Εντροπία

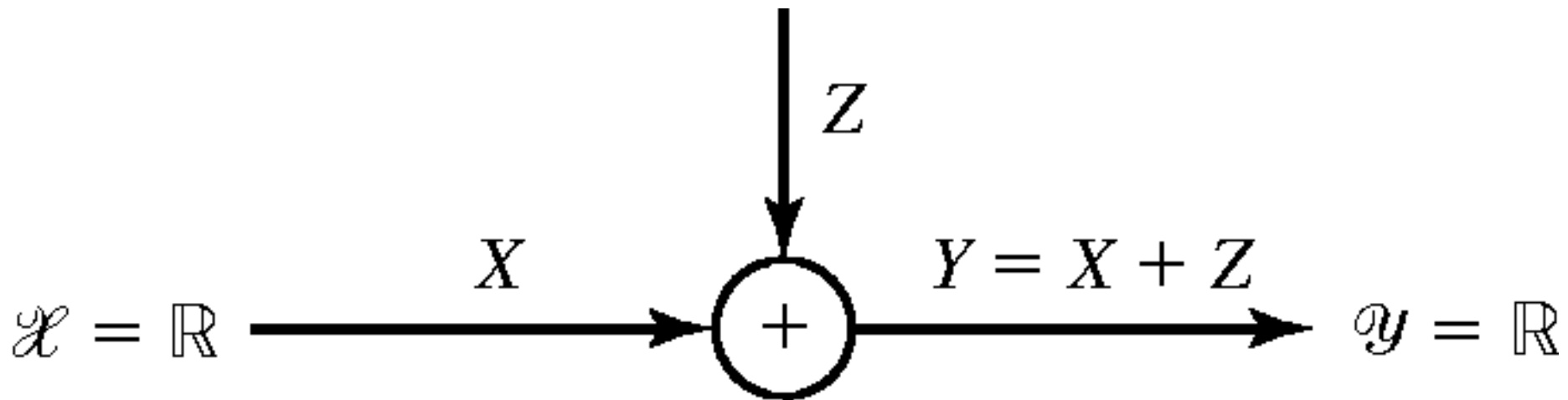
$$h(X | Y) = h(X, Y) - h(Y)$$

- Αμοιβαία Πληροφορία

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

Κανάλι AWGN

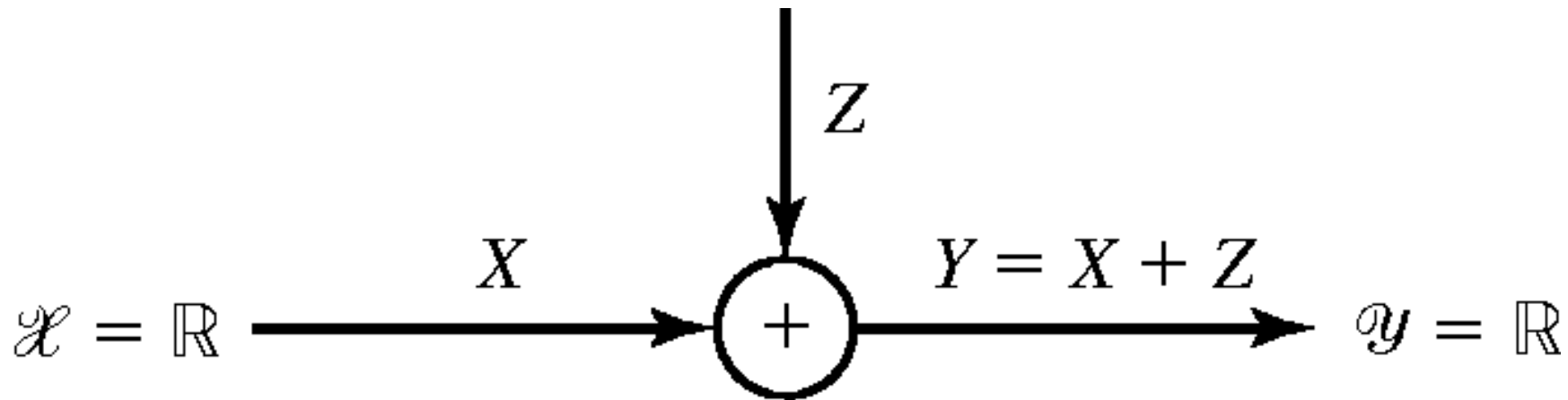
- Από τα κανάλια **συνεχούς αλφαβήτου**, το απλούστερο και βασικότερο είναι το κανάλι AWGN



- Κανάλι Προσθετικού Λευκού Gaussian Θορύβου
(**Additive White Gaussian Noise (AWGN) Channel**)

-- Θεωρούμε: Discrete-Time Memoryless Gaussian Channel

Μοντέλο AWGN



1. Τα αλφάβητα εισόδου X και εξόδου Y είναι **συνεχή**
2. Στην είσοδο τίθεται **περιορισμός μέσης ισχύος**

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 \leq P$$

- όπου n είναι το μέγεθος του μπλοκ κωδικοποίησης
3. Προστίθεται **θόρυβος** που είναι:
 - λευκός
 - και ακολουθεί Gaussian κατανομή $\mathcal{N}(0, N)$

Χωρητικότητα Καναλιού AWGN

Θεώρημα: Η χωρητικότητα ενός καναλιού AWGN με εύρος ζώνης W είναι

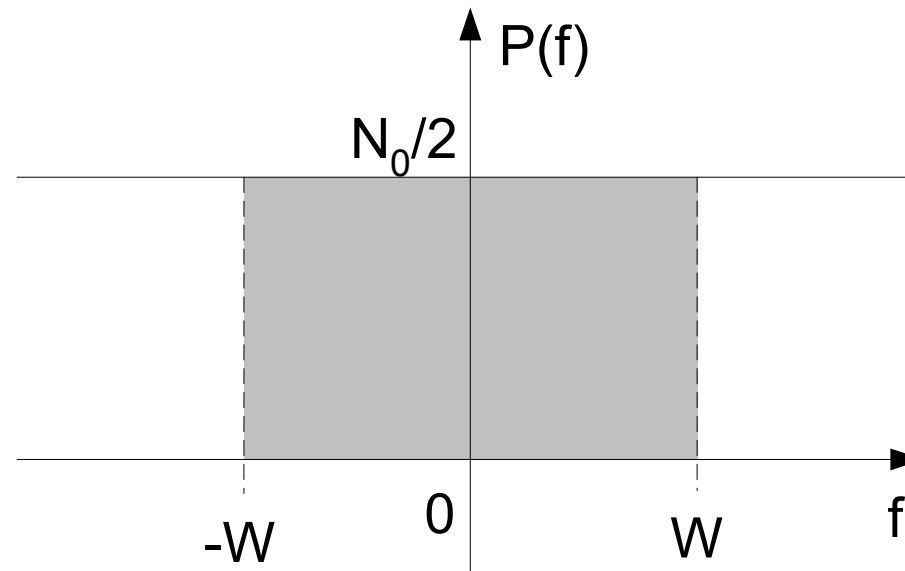
$$C = W \log_2 \left(1 + \frac{P}{N} \right) \quad (\text{bits/sec})$$

Πόρισμα: Η αμοιβαία πληροφορία ενός καναλιού AWGN μεγιστοποιείται όταν η είσοδος είναι επίσης Gaussian, $X \sim N(0, P)$

- Το παραπάνω θεώρημα είναι υποπερίπτωση του θεωρήματος χωρητικότητας του Shannon
- Είναι γνωστό ως **Θεώρημα Shannon-Hartley**
- Είναι το **άνω όριο** ρυθμού μετάδοσης για οποιοδήποτε τηλεπικοινωνιακό κανάλι. **Δεν είναι εύκολο να επιτευχθεί.**

Shannon-Hartley + Ισχύς Θορύβου

- Αντί της μέσης ισχύος θορύβου N , μπορεί να χρησιμοποιηθεί η πυκνότητα φάσματος ισχύος, $N_0/2$



- Επειδή το εύρος ζώνης κυμαίνεται και σε αρνητικές τιμές,

$$N = \left(\frac{N_0}{2} \right) (2W) = N_0 W$$

- Άλλη διατύπωση του Shannon-Hartley

$$C = W \log_2 \left(1 + \frac{P}{N_0 W} \right)$$

Κωδικοποιητής Καναλιού

- Είδαμε ότι κατά τη μετάδοση πληροφορίας,
 - ο ρυθμός μετάδοσης δεν εξαρτάται μόνο από το ίδιο το κανάλι (χωρητικότητα καναλιού),
 - αλλά και από την πηγή που μεταδίδεται
- Για ένα συγκεκριμένο κανάλι, μπορούμε να βρούμε εκείνη την κατανομή εισόδου που να μεγιστοποιεί την αμοιβαία πληροφορία
- Ωστόσο, το σήμα που θέλουμε να μεταδώσουμε έχει προκαθορισμένα στατιστικά χαρακτηριστικά
- Ο **κωδικοποιητής καναλιού** αναλαμβάνει να μετατρέψει το σήμα προς μετάδοση σε μια τυχαία διαδικασία με στατιστικά «φιλικότερα» και προσαρμοσμένα στο συγκεκριμένο κανάλι

Συνέπειες του Θεωρήματος S-H

1. Μας δίνει ένα ανώτατο όριο αξιόπιστης μετάδοσης δεδομένων μέσα από AWGN κανάλι.
2. Προσφέρει τη δυνατότητα για ανταλλαγή (trade-off) σήματος-προς-θόρυβο (SNR) με εύρος ζώνης
3. «Συμπίεση» εύρους ζώνης μεταδιδόμενου σήματος

Συνέπειες του Θεωρήματος S-H

Παράδειγμα για τη 2^η συνέπεια:

Έστω: $R=10000\text{bits/sec}$, $W=3000\text{Hz}$

Χρειαζόμαστε κανάλι με $C \geq R$.

Θεώρημα S-H: $C = W \log_2 \left(1 + \frac{P}{N}\right)$

Θέτοντας $C=R$ μπορούμε να βρούμε από S-H τον απαιτούμενο λόγο P/N

$$\frac{P}{N} = 2^{\left(\frac{C}{W}\right)} - 1 = 2^{3,333} - 1 \approx 9$$

Για το ίδιο πρόβλημα, εάν $W=10000\text{Hz}$ τότε $\frac{P}{N} = 1$

Συνέπειες του Θεωρήματος S-H

Παράδειγμα για τη 3^η συνέπεια:

Έστω αναλογικό σήμα με εύρος ζώνης 10KHz και κανάλι με εύρος ζώνης 5KHz και θόρυβο AWGN με μέση τιμή 0 και διασπορά $N_0/2 = 0,0005$. Ποιο είναι το rate και πώς θα το μεταδώσουμε;

Rate: Έστω δειγματοληψία με 20Ksamples/sec και κβάντιση με 8bits/sample $\rightarrow R_b = 160\text{Kbits/sec}$

Θεώρημα S-H: $C = W \log_2 \left(1 + \frac{P}{N} \right)$ όπου $N = N_0 W = 0,001 * 5000 = 5\text{Watt}$

Θέτοντας $C = R_b$ και $W = 5000\text{Hz}$ μπορούμε να βρούμε από S-H την απαιτούμενη ισχύ P

$$P = N \left(2^{\left(\frac{R_b}{W} \right)} - 1 \right) = 5 * (2^{32} - 1) \approx 2,15 * 10^{10} \text{Watt} \text{ και } \left(\frac{P}{N} \right)_{dB} \approx 96\text{dB}$$

Όριο Shannon (1)

- Ποια είναι η χωρητικότητα ενός αθόρυβου καναλιού;
Απάντηση: **Άπειρη**, βλ. τύπο Shannon-Hartley →

$$C = W \log_2 \left(1 + \frac{P}{N_0 W} \right)$$

- Ποια είναι η χωρητικότητα ενός ενθόρυβου καναλιού με άπειρο εύρος ζώνης ;

Απάντηση: Όταν υπάρχει θόρυβος και η ισχύς του μεταδιδόμενου σήματος είναι σταθερή τότε η χωρητικότητα του καναλιού τείνει σε ένα πεπερασμένο ανώτατο όριο καθώς το εύρος ζώνης τείνει στο ∞ .

$$C = W \log_2 \left(1 + \frac{P}{N_0 W} \right) = \left(\frac{P}{N_0} \right) \left(\frac{N_0 W}{P} \right) \log_2 \left(1 + \frac{P}{N_0 W} \right) = \left(\frac{P}{N_0} \right) \log_2 \left(1 + \frac{P}{N_0 W} \right)^{\left(\frac{N_0 W}{P} \right)}$$

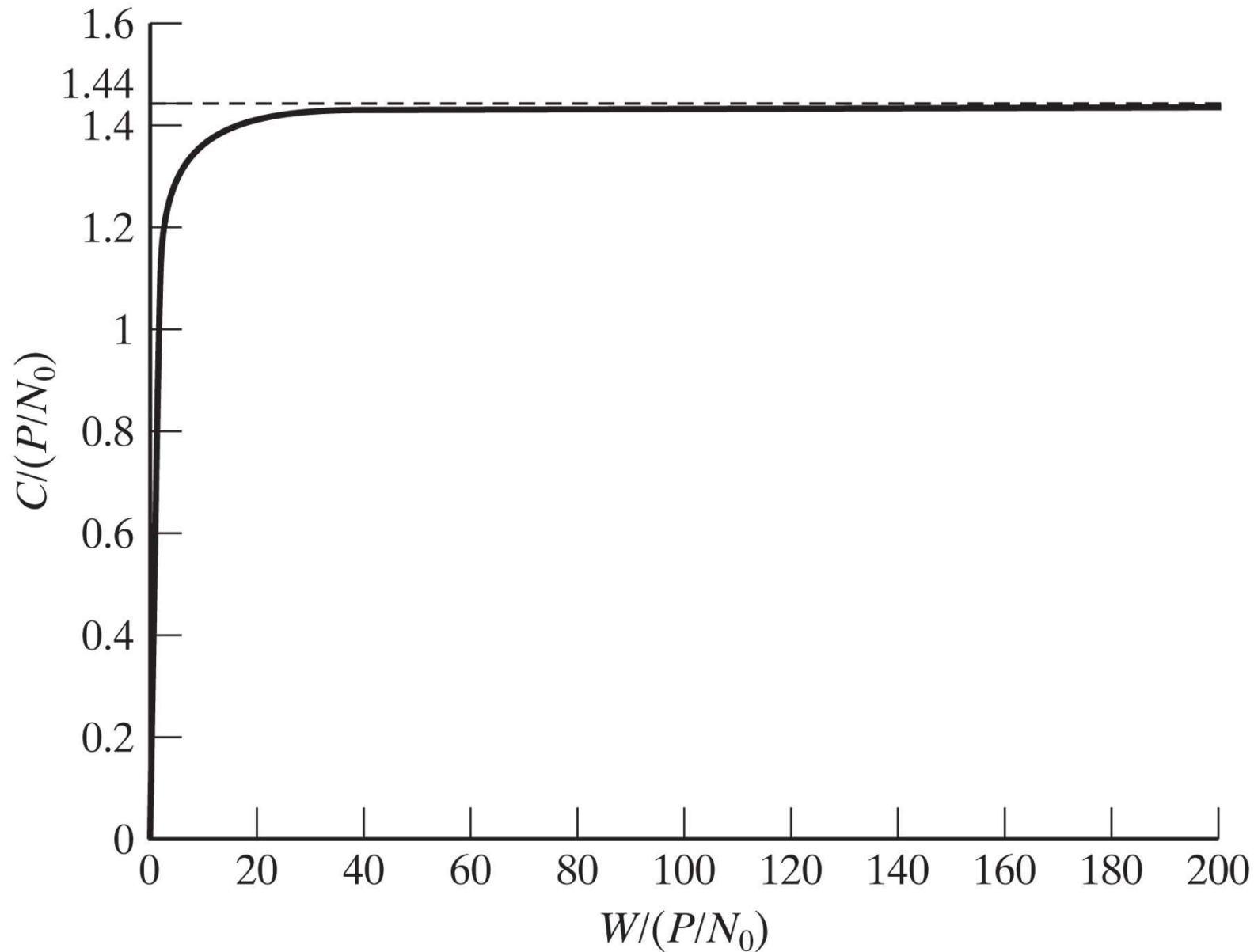
Επειδή όμως

$$\lim_{x \rightarrow 0} (1 + x)^{\frac{1}{x}} = e$$

καταλήγουμε ότι:

$$\lim_{W \rightarrow \infty} C = \left(\frac{P}{N_0} \right) \log_2 e = 1.44 \left(\frac{P}{N_0} \right)$$

'Opio Shannon (2)



Copyright ©2014 Pearson Education, All Rights Reserved

Φασματική αποδοτικότητα

